

Hochschule für Technik und Wirtschaft

Fachbereich Wirtschaftswissenschaften II Studiengang Angewandte Informatik

Masterarbeit

Konzeption und Prototyp einer intelligenten Arbeitssuche nach persönlichen Fähigkeiten

vorgelegt von Sergej Meister Matrikelnummer: s0521159

Erstgutachter: Prof. Dr. Christian Herta

Zweitgutachter: Prof. Dr.-Ing. habil. Dierk Langbein

Inhaltsverzeichnis

1	Ein	leitung 1
	1.1	Motivation
	1.2	Ziele der Arbeit
	1.3	Aufbau der Arbeit
2	Gru	ındlagen 4
	2.1	Dokumentenorientierte Datenbanken
	2.2	IntelliJob
		2.2.1 Technologie Stack
		2.2.2 Software Architektur
		2.2.3 Problembeschreibung
	2.3	Tag Cloud
	2.4	Informationsbeschaffung
		2.4.1 Qualität in Information Retrieval System
		2.4.2 Indexierung von Textdokumenten
		2.4.3 Boolesche Suche
		2.4.4 Vektorraummodell
		2.4.5 Volltextsuche
		2.4.6 Ranking Suche
		2.4.7 Autovervollständigung
	2.5	ElasticSearch
		2.5.1 Sharding
3	Ana	alyse und Systementwurf 21
	3.1	OpenNLP oder ElasticSearch
	3.2	Prozessablauf
	2 2	Datanetruktur

	3.4	Schichtenarchitektur	27
4	Ent	wicklung und Implementierung	34
	4.1	ElasticSearch - Konfiguration	34
	4.2	Daten Indexierung	36
		4.2.1 Arbeitsangebote	36
		4.2.2 Sprachen und Qualifikationen	38
	4.3	Suche	39
		4.3.1 Volltextsuche	41
		4.3.2 Ranking Suche	42
		4.3.3 Präfix-Suche	43
	4.4	Front-End	43
5	Eva	luierung	45
	5.1	Volltext-Suchanfragen	46
	5.2	Ranking Suchanfragen	57
	5.3	Vergleich und Fazit	60
6	Pro	bleme und Schwierigkeiten	62
7	Zus	sammenfassung und Ausblick	63
Lit	terat	turverzeichniss	i
	.c.a	tui vei zeiciiiiis	•
Αł	bild	lungsverzeichnis	iii
Ta	bell	enverzeichnis	iv
GI	ossa	ar	V
Αı	nhan	ng	
In	halt	der CD	
Ei	gens	ständigkeitserklärung	

1. Einleitung

1.1 Motivation

Was versteht man unter dem Begriff *Information*? Was sind *Daten*? Diese zwei Fragen sind sehr beliebt im Informatikstudium, besonders im ersten Semester. Doch die Informationen und Daten spielen nicht nur in der Informatik sondern auch in anderen Gebieten eine wichtige Rolle. Täglich treffen die Menschen eine Entscheidung auf der Basis ihres Wissensdaten, aus denen Informationen extrahiert werden. Dadurch dass Informationen aus den Daten gelesen werden, hängt ein Entscheidungsfaktor wesentlich von der "Qualität" der bereitgestellten Daten ab.

In der heutigen Informationsgesellschaft durch das schnelle Wachstum von digital verfügbaren Daten ist es für die Menschen schwieriger geworden, die entscheidungsrelevante Informationen aus den Datenmengen zu filtern. Deswegen bietet das Internet viele verschiedene Suchportals für unterschiedliche Interessengruppen, die eine gezielte Suche nach bestimmten Datenmengen erlauben.

Die Jobportals unterstützen ihre Anwender rund um das Thema "Arbeitsuche" und "Bewerbungsprozess". Ein Arbeitssuchender legt Suchkriterien, wie Berufsbeizeichnung und Region, fest und bekommt innerhalb weniger Sekunden eine Liste von Arbeitsangeboten, die den Suchkriterien entsprechen. Es ist offensichtlich, dass die Arbeitssuche dank Jobportals viel effizienter und einfacher geworden ist. Trotzdem muss der Arbeitssuchender immer noch viele Informationen selbst raus finden und interpretieren. Zum Beispiel für die Entscheidung, ob die Stelle den gewünschten Anforderungen entspricht, sind die Daten wichtig, wie Berufsname, Firmenname und Qualifikation. Für das Bewerbungsschreiben werden noch weitere Daten benötigt, wie Kontaktperson, E-Mailadresse, Firmenhomepage und Firmenadresse. Diese Informationen muss der Arbeitssuchender ständig selbst raus finden. Genau mit dieser Problematik beschäftigt sich das Programm "IntelliJob", das diese Daten automatisch aus dem Arbeitsangebot extrahiert.

Das Programm "Intellijob" wurde im Rahmen der Veranstaltung "Informationssystemen" unter Betreuung von Professor Christian Herta entwickelt und kann bereits Berufsbezeichnung, E-Mailadresse, Firmenhomepage, Kontaktperson und Firmenadresse automatisch auslesen und in Datenbank speichern. Außerdem verfügt das Programm über eine Weboberfläche, um die gespeicherte Daten tabellarisch darzustellen.

Der weitere Nachteil von den Jobportals ist die Implementierung der Suche, die in dem Profil gespeicherten personalisierten Daten nicht berücksichtigt. Denn die typische Suchkriterien eines Jobportals sind einfache Stichworte wie Softwareentwickler, Java, C# u.s.w. Daraus wird es ersichtlich, dass die Suche nach einem konkreten Beruf erfolgt. Dieses Suchverfahren eignet sich gut für Quereinsteiger und für die Menschen, die auf der Suche nach neuer Berufsorientierung sind, aber nicht für die Menschen, die eine Arbeit entsprechend ihren Fähigkeiten und Qualifikationen suchen. Wäre es nicht besser, wenn die Suche nach persönlichen Fähigkeiten und Qualifikationen erfolgte, die von Benutzer selbst bewertet werden? Nehmen wir an, der Mensch bewertet seine Java-Kenntnisse mit 2 und C# mit 5 Sternen. Dann ist es doch logisch, dass alle C# Arbeitsangebote in der Ergebnisliste zuerst angezeigt werden müssen. Vielleicht ist es auf dem ersten Blick nicht ganz ersichtlich, woran die beide Verfahren sich unterscheiden. Die Suche nach einem Beruf als Softwareentwickler kann aber die Java- Arbeitsangebote zuerst anzeigen, was aus der Sicht eines Arbeitssuchender mit den besseren C# Kenntnissen nicht ganz zutreffend ist. Der weitere Unterschied liegt im Entscheidungsfaktor. Bei dem ersten Verfahren entscheidet der Mensch, welche Arbeit er haben will. Bei dem zweiten Verfahren entscheidet das Programm, welche Arbeit für den Mensch am besten geeignet ist.

Die Untersuchung von mehreren Jobportals wie "Xing", "StepStone", "JobScout24", "Monster" hat bestätigt, dass es tatsächlich kein deutsches Jobportal gibt, das die Suche nach persönlichen Fähigkeiten und Qualifikationen anbietet.

1.2 Ziele der Arbeit

Im Rahmen dieser Masterarbeit wird ein Suchverfahren implementiert, dass die Suche nach persönlichen Fähigkeiten und Qualifikationen unterstützt. Die Suche muss mit *Elasticsearch*¹ realisiert und in die Anwendung *IntelliJob* integriert werden. Um die Suchqualität bewerten zu können, müssen mehrere unterschiedliche Suchanfragen gebildet und genau untersucht werden. Am Ende der Arbeit wird geprüft, ob das neue Suchverfahren gegenüber der traditionellen Suche nach Stichworten ein besseres Ergebnis liefert. Das Suchverfahren wird als effektiv bewertet, wenn die erste Arbeitsangebote in der Ergebnisliste den Benutzeranforderungen besser entsprechen werden.

Das weitere Thema dieser Arbeit wird die Datenbeschaffung sein. Um nach persönlichen Fähigkeiten und Qualifikationen suchen zu können, müssen diese Daten zuerst erfasst werden. Dafür wird das Projekt "IntelliJob" um eine neue Web-Form erweitert, die die Bewertung von persönlichen Fähigkeiten und Qualifikationen ermöglicht. Die Daten, die dem Arbeitssuchenden bereitgestellt werden, müssen sinnvoll gruppiert werden, so dass die Kriterien wie Java und C‡ unter den Sammelbegriffen Programmieren oder Softwareentwickeln gefunden werden könnten. Der Arbeitssuchender muss in der Lage sein, seine eigene Daten speichern, editieren

¹www.elastic.co.

und löschen zu können. Außerdem darf der Benutzer selbst entscheiden, welches Suchverfahren eingesetzt werden soll.

1.3 Aufbau der Arbeit

Der schriftliche Teil der Arbeit beschreibt einen kompletten Entwicklungsprozess. Im Kapitel "Grundlagen" werden die Technologien erläutert, die für die Entwicklung neues Suchverfahrens relevant sind. Dabei wird das Projekt IntelliJob und die eingesetzte Technologie kurz vorgestellt. Das Kapitel "Analyse und Systementwurf" befasst sich mit der Softwarearchitektur und beschreibt die Logikverteilung und die Datenkommunikation innerhalb der Anwendung. Das vierte Kapitel "Entwicklung und Implementierung" stellt der Prototyp des neuen Suchverfahrens vor. Dabei wird sowohl das Datenmodel als auch die wichtigsten Methoden detailliert beschrieben. Das Kapitel besteht aus mehrere Unterkapiteln. Jedes Unterkapitel beschreibt die Implementierung von einem konkreten Anwendungsfall. Das Kapitel "Evaluierung" analysiert mehrere unterschiedliche Suchanfragen und bewertet sie. Problemen und Schwierigkeiten, die während der Implementierung aufgetreten sind, sowie die Art und Weise, wie diese Probleme gelöst oder eventuell nicht gelöst wurden, werden in dem 6. Kapitel erfasst. Zum Schluss wird die Arbeit zusammengefasst und ein Resümee gezogen. Ein Ausblick zeigt auf, welche Erweiterungen für die Anwendung in Zukunft noch sinnvoll sein könnten.

2. Grundlagen

In diesem Kapitel wird auf die allgemeinen und informatischen Grundlagen eingegangen, welche zum Verständnis dieser Masterarbeit relevant sind. Die Anwendung *IntelliJob* persistiert bereits die Daten in eine dokumentenorientierte Datenbank *MongoDB*¹ und es wird noch eine weitere dokumentenorientierte Technologie *Elasticsearch* eingesetzt. Deswegen ist es wichtig mindestens die Grundlagen sowie die Vor- und Nachteile von dokumentenorientierten Datenbanken im Blick zu behalten. Die in der Arbeit verwendeten *Elasticsearch-Feature's* werden in einem extra Kapitel ausführlich beschrieben. Da die Suchfunktionalität in die bereits vorhandene Anwendung integriert werden muss, ist es für die Bewertung der Arbeit notwendig den IST-Zustand zu dokumentieren.

2.1 Dokumentenorientierte Datenbanken

Bei dokumentenorientierten Datenbanken werden die Daten in Form von Dokumenten gespeichert. Die typische Dokument-Formate sind XML, YAML und JSON. Die einzelne Datenfelder werden als Key-Value Stores zusammengefasst. Jedes Dokument ist vollkommen frei bezüglich seine Struktur und das ist ein wesentlicher Unterschied zu relationalen Datenbanken, wo die Datenstruktur vordefiniert ist [Dorschel 2015]. Die Abbildung 2.1 zeigt eine typische normalisierte Datenstruktur in der relationalen Welt. Einige Datensätze in der Tabelle *skills* beinhalten kein "description". Die Spalte muss in dem Fall einfach leer bleiben. Es besteht keine Möglichkeit nur für bestimmte Datensätze auf die Spalte "description" zu verzichten.

category_id	name	skill_id	category_id	name	description
1	Languages	1	1	German	
2	Knowledges	2	1	English	
3	Personal strengths	3	2	Java	programming language java
		4	2	PHP	programming language php

Abbildung 2.1: Relationale Tabellen skill-categories und skills

In dokumentenorientierten Datenbanken ist es aber durchaus möglich, dass einige Dokumente innerhalb einer *Collection* kein *description* Feld haben. Das sieht man deutlich in der *Collection skills* auf der nächsten Seite.

¹www.mongodb.org.

Mongo Collection skill-categories

```
{
   "_id": "569ab65644ae6344028b6cb7",
   "name": "Languages"
},
{
   "_id": "569ab65644ae6344028b6cb7",
   "name": "Knowledges"
},
{
   "_id": "569ab66d44ae6344028b6cb9",
   "name": "Personal strengths"
}
```

Mongo Collection skills

```
{
 " id": "569ab85144ae6344028b6cbf",
 "category": {
  " id": "569ab61a44ae6344028b6cb5",
  "name": "Languages"
 },
 "skills": [
    " id": "569ab8dd44ae6344028b6cc0",
    "name": "deutsch"
   },
    "_id": "569ab8dd44ae6344028b6cc1",
    "name": "english"
 ]
},
 " id": "569ab9d644ae6344028b6cc9",
 "category": {
  " id": "569ab65644ae6344028b6cb7",
  "name": "Knowledges"
 "skills": [
    " id": "569ab9d644ae6344028b6cca",
    "name": "java",
    "description": "programming language java"
   }
 ]
}
```

Wenn man die beiden *Collections* genau anschaut, fehlt es sofort auf, dass die *Category-Daten* nicht redundant sind. In den relationalen Datenbanken werden die Datenattribute durch die Anwendung von verschiedenen Normalisierungsregeln solange zerlegt, bis keine vermeidbaren Redundanzen mehr vorhanden sind. Die dokumentenorientierte Datenbanken verfolgen den Prinzip der *Aggregation*. Der Begriff kommt eigentlich aus dem Domain-Driven Design und bedeutet, dass jedes Dokument eine eigenständige Einheit ist, das von keinen anderen beziehungsweise von möglichst wenigen Dokumenten abhängig ist. Dadurch können die Daten immer vollständig automar gespeichert oder gelesen werden[Vernon 2013, S.347].

Diese hohe Datenflexibilität ist aber nicht umsonst. Zum Ersten ist es oft aufwendig die Daten zu ändern, die bereits in anderen Dokumenten gespeichert sind. Ein Beispiel wäre dafür das Dokument mit dem Name "Languages" in der Collection "skill-categories" mit einem neuen Attribut zu erweitern oder komplett zu löschen. In dem Fall muss diese "Category" auch in allen anderen Dokumenten gefunden und entsprechend geändert werden. Zum Zweiten können dokumentenorientierte Datenbanken aufgrund ihrer Schemafreiheit keine einfache Datenvalidierung der Attributen und Datentypen durchführen. Das muss stattdessen im Programmcode behandelt werden, was zu höheren Softwarekosten führt und fehleranfällig ist [Jan 2013].

Wenn man das ganze kurz wörtlich zusammenfasst: Schemafreiheit, keine Datenvalidierung, mehr Programmcode, Fehleranfällig und aufwändige Datenänderung auf der Datenbankebene, fragt man sich, wieso werden aber die dokumentenorientierte Datenbanken, die seit 2008 unter dem Titel "NoSQL" bekannt sind, immer beliebter? Eine einfache Antwort lautet, dass die NoSQL-Datenbanken oft schneller als relationale Datenbanken sind. Statt mehrere Tabellen mit JOIN-Operation abfragen zu müssen, führt eine NoSQL-Datenbank nur eine einzige Abfrage aus, um ein kompletter Datensatz zu erhalten. Die Datenkonsistenz beim Lesen und Schreiben in mehrere Tabellen wird in klassischen relationalen Datenbanken durch Transaktion-Mechanismen realisiert. Jede Transaktion ist isoliert von einander und wird ganz oder gar nicht ausgeführt. Wenn eine Transaktion in eine Tabelle schreibt, kann keine andere Transaktion auf die Tabelle zugreifen, bis der Schreibvorgang komplett abgeschlossen oder unterbrochen wird. Das führt dazu, dass die Leseund Schreiboperationen von parallel ausgeführten Transaktionen einander blockieren und warten müssen, bis alle nötige Ressource freigegeben werden. In den NoSQL Datenbanken werden die Transaktionen durch Locking-Mechanismen ersetzt. Dabei kann entweder eine Datenbank oder nur eine Collection gesperrt werden. Dadurch dass oft nur eine einzige Collection angefragt und gesperrt wird, können natürlich mehrere Datenbankabfragen gleichzeitig parallel ausgeführt werden. Es besteht zwar die Möglichkeit, dass inkonsistente Daten in einer skalierten Infrastruktur gelesen werden, ist die Fehlerwahrscheinlichkeit aber enorm klein im Vergleich zu viel steigender Performance[Dorschel 2015].

Die einzige Schutzmaßname, die von meisten NoSQL-Datenbanken unterstützt

²https://de.wikipedia.org/wiki/NoSQL.

wird, ist die Datenversionierung. Bei jedem Speicherzugriff wird die Version des Dokumentes geprüft. Wenn die Version identisch dem bereits gespeicherten Dokument ist, wird ein *Exception* geworfen. Denn es ist ein Zeichen dafür, dass Dokument bereits von einem anderen *Request* geändert wurde. Außerdem wird auch die Datenversionierung für die Synchronisierung zwischen mehreren Rechnerknoten innerhalb eines *Clusters* verwendet. Das *Sharding Concepts* in dokumentenorientierten Datenbanken wird im Kapitel über *Elasticsearch* detailliert beschrieben.

Fazit: Die dokumentenorientierte Datenbanken eignen sich besonders gut für die Anwendungen, wo hohe Geschwindigkeit bei Datenzugriffen und Datenverarbeitung im Vordergrund steht und die Datenredundanz nicht hoch priorisiert wird. Die meisten Datenbankzugriffe in der Anwendung *IntelliJob* sind Lesezugriffe. Es gibt wenige Möglichkeiten die Daten durch Benutzeraktion zu ändern. Die Änderungen beeinflussen oft nur ein einziges *Collection* und meistens sogar nur ein einziges Dokument. Deswegen kann eine dokumentenorientierte Datenbank die Anwendungsanforderungen viel besser erfüllen.

2.2 IntelliJob

Die Anwendung "IntelliJob" wurde bereits mehrmals erwähnt und muss endlich vorgestellt werden. Es gab mal eine Idee die bewerbungsrelevanten Daten aus Arbeitsangeboten automatisiert zu extrahieren. Diese Idee wurde mit dem Programm "IntelliJob" realisiert. Da die Anwendung im Rahmen der Veranstaltung "Informationssystemen" eigenständig entwickelt und dokumentiert wurde, werden einige Inhalte aus der Arbeit in diesem Kapitel zitiert.

Bevor die Daten aus dem Arbeitsangebot gelesen werden könnten, muss dieses Arbeitsangebot erstmals ermittelt werden. Dafür werden mehrere Job-Agenten auf Jobportals *Stepstone*³ und *Monster*⁴ angelegt, die die Arbeitsangebote per E-Mail täglich senden. Das E-Mail beinhaltet mehrere HTML-Links mit unterschiedlichen Arbeitsangeboten. Die Anwendung "IntelliJob" holt diese E-Mails aus dem Postfach ab, ruft die Links auf und speichert der geladene Inhalt in die Datenbank ab.

Im nächsten Schritt werden die bewerbungsrelevante Daten, *Berufsbezeichnung*, *Firmenadresse*, *Firmenhomepage*, *E-Mailadresse* und *Kontaktperson*, aus dem Arbeitsangebot extrahiert.

Berufsbezeichnung wird einfach aus dem HTML-Link ausgelesen, das als *Value* immer eine Berufsbezeichnung enthält.

E-Mailadresse und **Firmenhomepage** werden mit Hilfe von Regulären Ausdrücken extrahiert.

WWW-Pattern: *www*\\.[\w\d.:#@%/;\$()~_?+-=&]*

³www.stepstone.de.

⁴www.monster.de.

HTTP-Pattern: *http:*[\w\d.:#@%/;\$()~_?+-=&]*

HTTPS-Pattern: *https:*[\w\d.:#@%/;\$()~_?+-=&]*

Leider können Reguläre Ausdrücke nur Daten mit einer eindeutigen Struktur ermitteln. **Kontaktperson** und **Firmenadresse** können aber sehr unterschiedlich geschrieben werden:

- Alle der Kosmonauten 26a D-32451 Bad Kreuznach
- Straße des 17. Juni 17a 13456 Berlin (Lieblings Beispiel)
- Herr Richard-Alexander Wagner
- Johann Wolfgang von Goethe
- Alexander Sergejewitsch Puschkin

Aus den oben aufgelisteten Beispielen wird es ersichtlich, dass es kaum möglich ist, allein mit Regulären Ausdrücke, diese Daten zu extrahieren. Deswegen werden diese Daten in "IntelliJob" mit Hilfe von "Apache OpenNLP Framework" ermittelt und zusammen mit allen anderen bewerbungsrelevanten Daten in Datenbank gespeichert.

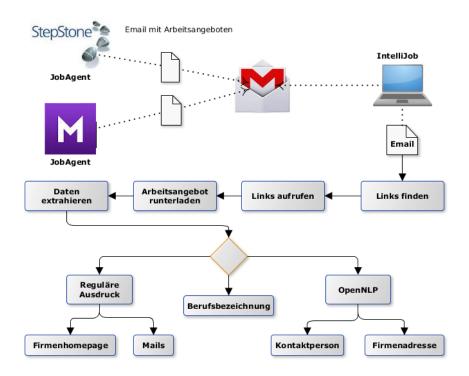


Abbildung 2.2: Prozessablauf in IntelliJob

⁵https://opennlp.apache.org.

2.2.1 Technologie Stack

Apache OpenNLP ist ein Open Source Produkt und wird als Maven-Dependency in der Version 1.5.3 in das Projekt "IntelliJob" eingebunden. Das Framework setzt die Technologie aus dem Gebiet Natural Language Processing ein, um bestimmte Bestandteile eines Textes zu erkennen und zu klassifizieren. Die Muster-Erkennung basiert auf künstlich erzeugten Trainingsdaten, die durch ein Lernprozess in einem Model gespeichert werden. Das Framework wird ständig weiter entwickelt und verfügt über eine gute Dokumentation.⁶

Die Anwendungslogik von "IntelliJob" wird in der Programmiersprache Java geschrieben und verwendet sehr viele Komponenten aus dem Spring Framework⁷. Spring Framework ist ebenfalls ein Open Source Produkt, welches performante und moderne Java-Enterprise Einsätze realisiert. Mit dem Einsatz von Spring Dependency Injection und Aspekt orientierte Programmierung wird das Programmicode redundant verteilt und kann auch leicht wiederverwendet werden. Alle erzeugte Objekte werden anhand der Spring Data⁸ in eine dokumentenorientierte Datenbank MongoDB persistiert.

Die weitere Besonderheit von "IntelliJob" ist, dass es eine Standalone Web-Anwendung ist, die lokal auf dem Client einen embedded Web Container Tomcat⁹ startet. Der große Vorteil von diesem Einsatz liegt darin, dass der Webserver ein Teil der Anwendung ist, und die Anwendung nicht mehr in den Webserver deployed werden muss. Das Programm wird als JAR-Datei ausgeliefert und kann direkt in der Java Virtual Machine ausgeführt werden. Realisiert wird das ganze mit Spring Boot¹⁰ Technologie, die dank Autokonfiguration sowohl alle nötige Resource zusammenpackt, als auch alle Rest-Services zur Kommunikation mit Frontend initialisiert.

Das Frontend wird mit *AngularJS*¹¹ umgesetzt und verfügt bereits über 6 verschiedene Views. Das Framework unterstützt die Entwickler bei der Implementierung von Single Page Anwendungen. Während der Masterarbeit wird *AngularJS* von der Version 1.2.16 zu 1.4.7 aktualisiert.

Home	Startseite
E-Mails	zeigt alle gefundene E-Mails von Job Portals
Job Links	zeigt alle in E-Mails gefundene Links zu Arbeitsangeboten
Jobs	zeigt alle runter geladene Arbeitsangebote
Jobs Details	zeigt alle extrahierte Daten eines Arbeitsangebotes
Audit	dient zur Datenauswertung und zeigt sowohl die aktuellste
	als auch die alte Ergebnisse der Datenextraktion.

⁶https://opennlp.apache.org/documentation/1.6.0/manual/opennlp.html.

⁷www.spring.io.

⁸http://projects.spring.io/spring-data.

⁹http://tomcat.apache.org.

¹⁰http://projects.spring.io/spring-boot.

¹¹https://angularjs.org.

2.2.2 Software Architektur

"IntelliJob" ist quelloffen und kann auf Versionsverwaltungsplattform, GitHub¹², heruntergeladen werden. Die Anwendungslogik basiert auf Schichtenarchitektur, die sequenziell von oben nach unten abgearbeitet wird.

Präsentationsschicht repräsentiert die Daten in HTML-Form und regelt die Interaktionen zwischen Benutzer und Software. Alle Benutzeranfragen werden asynchron an Serviceschicht weitergeleitet. Die Daten zwischen beiden Schichten werden in JSON-Format übertragen.

Serviceschicht nimmt die Client-Anfragen entgegen, validiert Benutzerdaten und wandelt sie in Domain-Objekte um. Danach wird die Abfrage der Controllschicht übergeben. Letztendlich wird ein *Response* generiert und zurückgesendet.

Controllschicht vereint alle Methoden aus der Datenzugriffsschicht und führt alle nötige Operationen aus, um die Benutzeranfrage zu bearbeiten.

Datenzugriffsschicht kapselt die Zugriffe auf persistente Daten. Die Datenaustausch erfolgt über Domain-Objekte.

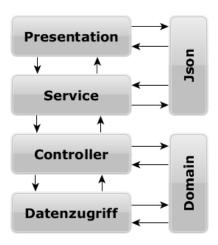


Abbildung 2.3: Schichtenarchitektur

Dadurch dass die Anwendungslogik in mehrere Schichten verteilt wird, wird die Komplexität der Anwendung wesentlich reduziert, was sowohl für das Verständnis als auch für die Wartung von Software ein großer Vorteil ist. Außerdem können die Programmteile dank ihrer Abstraktion gut getestet und auch leicht wiederverwendet werden.

Um die Methoden der Datenextraktion auch in anderen Projekten verwenden zu können, werden sie in ein separates Projekt, namens *Civis-Tools*¹³, ausgelagert.

¹²https://github.com/SergejMeister/intellijob.

¹³https://github.com/SergejMeister/civis-tools.

2.2.3 Problembeschreibung

Zum Beginn der Masterarbeit gab es ein kleines Problem in "IntelliJob", das früher immer missachtet wurde und während der Masterarbeit unbedingt gelöst werden müsste. Das Problem liegt in doppelt gespeicherten Arbeitsangeboten.

Jedes E-Mail von Jobportal beinhaltet Links sowohl mit neuen als auch mit alten Arbeitsangeboten. Deswegen wird es vor dem Schreiben in Datenbank immer geprüft, ob das Link zu diesem Arbeitsangebot schon früher gespeichert wurde. Durch die Beobachtung wurde allerdings erkannt, dass die Links zu einem Arbeitsangebot manchmal geändert werden. Außerdem kann ein Arbeitsangebot sowohl von *StepStone* als auch von *Monster* Portal kommen. Die Links und E-Mail sind dabei unterschiedlich und es gibt auch keine logische Möglichkeit die beiden Arbeitsangebote von einander zu unterscheiden.

2.3 Tag Cloud



Abbildung 2.4: Tag Clouds - www.einfachbewusst.de

Die Tag Cloud, deutscher Begriff Schlagwortwolke, werden im Web immer beliebter und dienen zur Visualisierung von gewichteten Daten. Je nach Gewichtung werden die Daten in verschiedenen Schriftgröße und Farben dargestellt. Mit Hilfe von Tag Cloud können beispielsweise die meistbesuchte Beitrage eines Weblogs oder die häufigste Worte eines Dokumentes angezeigt werden. In der Implementierungsphase dieser Masterarbeit werden die Tag Clouds zur Visualisierung von persönlichen Fähigkeiten in der Suchmaske eingesetzt. Dadurch wird es für den Benutzer ersichtlich, welche Fähigkeiten bei der Suche besonders priorisiert werden.

In der Praxis werden die einzelne Wörter der Tag Cloud mit einer Unterseite oder einem Dokument verlinkt. So entsteht eine Art alternative zu einem Navigationsmenü. Der Nachteil von diesem Einsatz besteht darin, dass die Gewichtung der Schlagwörter durch Aufruf einer Seite oder eines Dokumentes erfolgt und keine Information darüber enthält, ob der verlinkte Inhalt den Benutzererwartungen entspricht. Der Benutzer klickt auf dem hoch gewichteten Schlagwort an, stellt fest, dass der verlinkte Inhalt nicht den Erwartungen entspricht und verlässt die Seite.

Da die Seite jedoch aufgerufen wurde, wird der Schlagwort der Tag Cloud höher gewichtet[OnPage 2016].

Die Tag Cloud wird meistens nach der folgenden Formel berechnet:

$$S_i = \left[(f_{max} - f_{min}) * \frac{t_i - t_{min}}{t_{max} - t_{min}} + fmin \right]$$

- ullet S_i anzuzeigende Schriftgröße
- f_{max} maximale Schriftgröße
- f_{min} minimale Schriftgröße
- t_i Häufigkeit des betreffenden Schlagwortes
- ullet t_{min} Häufigkeit, ab der ein Schlagwort angezeigt werden soll
- t_{max} Häufigkeit des häufigsten Schlagwortes 14

2.4 Informationsbeschaffung

Im ersten Kapitel wurde schon erwähnt, dass die Informationen aus Daten extrahiert werden. Zur Informationsbeschaffung (eng. Information Retrieval) gehören neben Extraktionsprozess noch weitere Prozesse. Zuerst müssen die Daten erfasst werden und in einer Datenbank oder einem Daten-Management-System in einer bestimmen Syntax abgelegt werden. Dabei legt der Verfasser einen Teil seines Wissen in ein Dokument nieder, das in Text, Bild oder eine andere Form gespeichert wird. Im nächsten Schritt müssen die Daten, die bereits existieren, wiedergefunden und in eine geeignete Repräsentationsform gebracht werden. Letztendlich sollen nur die Informationen extrahiert werden, die möglichst gut bei einer Problemlösung helfen können. Der Autor Andreas Heinrich in seinem Lehrtext "Information Retrieval Grundlagen, Modelle und Anwendungen" bezeichnet dieses Prozess als Wissenstransfers und weist deutlich darauf hin: "... Information Retrieval nicht nur als den Prozess der Wissensextraktion aus einer Dokumentenkollektion sondern als Prozess des Wissenstransfers zu verstehen"[Henrich 2008]. Die Abbildung 2.5 stellt das Prozess vereinfacht dar.

Das System, das sich mit der Informationsbeschaffung befasst, wird in der Informatik als IR-System bezeichnet. Die Aufgabe des IR-Systems besteht hauptsächlich darin, die hinter der Anfrage stehende Informationsbedürfnisse zu befriedigen. Oft muss ein IR-System neben der Anfrage noch weitere Datenquellen, wie Feedback oder vorhandene Information über Nachfragender, zu berücksichtigen, um eine bessere Informationsergebnis zu erzielen. Im Bezug auf die Anwendung "IntelliJob" kann Informationsergebnis wesentlich verbessert werden, indem der Nachfragender die Suchanfrage selber priorisiert.

¹⁴https://de.wikipedia.org/wiki/Schlagwortwolke.

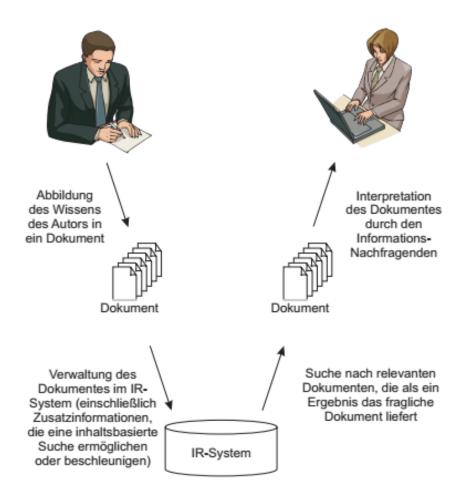


Abbildung 2.5: Prozess des Wissenstransfers vom Autor eines Dokumentes bis zum Informations-Nachfragenden

2.4.1 Qualität in Information Retrieval System

Um ein gutes IR-System von einem schlechten unterscheiden zu können, muss die Qualität der Ergebnissen gemessen werden. Die Qualität wird ihrerseits durch **Relevanz**, **Recall** und **Precision** bestimmt.

Relevanz kann binär (*relevant/nicht relevant*) oder mit Relevanzeinstufung (*von 1 bis 10*) definiert werden. In der Praxis hat sich allerdings die binäre Relevanz durchgesetzt. Die Entscheidung, ob ein Dokument relevant oder nicht relevant ist, ist sehr subjektiv und erfordert Vorwissen sowohl über das untersuchte Dokument als auch über andere Dokumenten. Deswegen kann es sehr schwierig sein alle Dokumente einzustufen[Henrich 2008].

Recall beschreibt der Anteil der relevanten Dokumenten in der Ergebnismenge im Verhältnis zu allen relevanten Dokumenten und wird wie folgt berechnet:

$$Recall = \frac{a}{S}$$

• a - Anzahl der relevanten Dokumenten in der Ergebnisliste

• S - Gesamtzahl der relevanten Dokumente

Precision zeigt die Genauigkeit der Ergebnismenge.

$$Precision = \frac{a}{D}$$

- a Anzahl der relevanten Dokumenten in der Ergebnisliste
- D Gesamtzahl der Dokumenten in der Ergebnisliste

Die oben beschriebene Vorgehensweise zur Bestimmung von *Recall* and *Precision* Werten eignet sich gut für unsortierte Ergebnismenge, wo es hauptsächlich darum geht möglichst viele relevante Dokumente zu finden. In der heutigen Informationsgesellschaft kann eine Ergebnisliste extrem viele Dokumente beinhalten und alle diese Dokumente können auch unterschiedlich relevant sein. Am Interessantesten sind deswegen nur die erste *k*-Dokumente der Ergebnisliste. Für die Evaluierung von sortierter Liste, auch Ranking Liste genannt, wird eine Folge von *Recall* und *Precision* Werten betrachtet, die für jedes Dokument einzeln berechnet werden. Die Vorgehensweise ist folgendes:

- Zuerst muss eine Testmenge mit *k*-Dokumenten zur Evaluierung festgelegt werden.
- Wenn ein Dokument aus der Testmenge in der Ergebnisliste gefunden wird, werden die *Recall* und *Precision* Werte berechnet. Grundsätzlich soll es auch gelten: Recall(k+1) > Recall(k) und Precision(k+1) > Precision(k)
- Wenn ein Dokument nicht gefunden wird, bleibt die Recall Wert unverändert. Die Precision Wert muss aber kleiner werden: Recall(k+1) = Recall(k) und Precision(k+1) < Precision(k)

Laut der Definition kann jetzt für einen *Recall* Wert mehrere *Precision* Werte geben. Um es linear auszugleichen, wird der höchste *Precision* Wert für jeden *Recall* Wert genommen. Das wird als *interpolated precision* bezeichnet. Um die Qualität eines IR-Systems nur mit einem einzigen Wert abbilden zu können, wird ein durchschnittlicher *interpolated Precision* Wert berechnet [Manning u. a. 2008, S.158-159].

2.4.2 Indexierung von Textdokumenten

Die vorliegende Arbeit beschäftigt sich mit Arbeitsangeboten, die in Textform vorliegen. Diese Textdokumente müssen automatisiert erfasst werden. Dieser Prozess wird in Information Retrieval als *Indexierung* bezeichnet. Bei der Indexierung wird ein Dokument analysiert und alle Wörter außer *Stopwörter* werden ermittelt. Die *Stopwörter* sind besondere Wörter die sehr häufig vorkommen. In der deutschen Sprache sind Artikeln ein typisches Beispiel für die *Stopwörter*. Die extrahierte Worte werden in Grundform (z.B. *schreiben - schreib*) gebracht und als Terme abgespeichert. Durch Grundformredaktion wird es verhindert, dass die gleiche aber

unterschiedlich geschriebene Worte mehrmals gezählt werden. Denn während der Indizierung wird sowohl das Vorkommen eines Wortes in einem Dokument(term frequency, TF) als auch in allen anderen Dokumenten (inverse document frequency, IDF) gezählt.

$$IDF_i = log \frac{N}{n_i}$$

- i der untersuchte Term
- ullet N Anzahl aller Dokumenten
- ullet n_i Anzahl der Dokumenten mit Term

Der Logarithmus sorgt dafür, dass ein oft vorkommender Term nicht extrem hoch gewichtet wird. Das Endergebnis der automatischen Indexierung ist ein Gewicht für jeden Term in jedem Dokument[Mandl 2001]. Nachdem das Dokument erfolgreich indexiert wurde, kann es auch durchgesucht werden.

2.4.3 Boolesche Suche

Die Boolesche Suche oder das boolesche Retrieval Modell basiert auf die elementare Mengenoperationen, wie Schnittmenge (AND-Verknüpfung), Vereinigungsmenge (OR-Verknüpfung) und Komplementärmenge (NOT-Verknüpfung). Das Modell geht davon aus, dass das Ergebnis einer Suchanfrage als exakte Menge von relevanten Dokumenten bestimmt werden kann. Dabei werden nur Dokumente ausgegeben, die den in der Suchanfrage formulierten booleschen Ausdruck erfüllen.

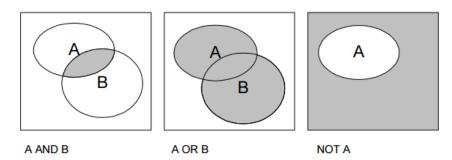


Abbildung 2.6: Die elementaren booleschen Operationen

Der Nachteil des booleschen Modells besteht darin, dass die Gewichtung von Termen nicht berücksichtigt wird und die Ergebnismenge deswegen ungeordnet ausgeliefert wird. Außerdem werden viele Dokumente nicht gefunden, weil die gesuchte Elemente nicht in den exakt gleichen Form in den Dokumenten enthalten sind. Trotz seiner Ungenauigkeit wird das boolesche Model oft eingesetzt vor allem um mehrere Suchanfragen mit einander zu verknüpfen.

2.4.4 Vektorraummodell

Zum ersten Mal wurde das Vektorraummodell von Gerard Salton, Andrew Wong und Chungshu Yang in einem Zeitschriftartikel unter dem Thema "A Vector Space Model for Automatic Indexing" im Jahr 1975 publiziert und ausführlich beschrieben[Salton u. a. 1975]. Die Grundidee dieses Modells besteht darin, dass sowohl die Anfrage als auch alle Dokumente in einem vieldimensionalen Vektorraum abgebildet werden. Dabei bildet jeder einzelne Term eine Achse beziehungsweise eine Dimension in diesem Vektorraum und die Koordinaten werden durch die Gewichtung von Termen repräsentiert.

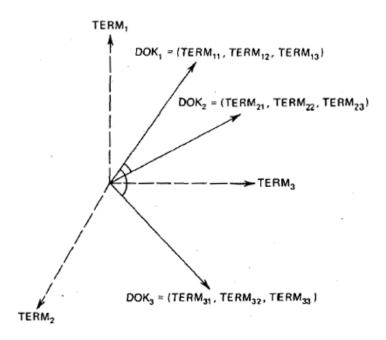


Abbildung 2.7: Verktorraumpräsentation eines Dokumentraums (Salton u. McGill 1987, 129)

Die Relevanz eines Dokumentes im Vektorraummodell wird oft durch Berechnung des Cosinus des Winkels zwischen Anfrage und Dokument bestimmt. Das führt dazu, dass nicht mehr nach exakten Übereinstimmungen sondern nach der Ähnlichkeit zwischen Suchanfrage und Dokumenten gesucht wird und die Ergebnismenge in dem Fall auch sortiert ausgegeben werden kann.

Obwohl das Vektorraummodell die wesentliche Nachteile des booleschen Modells aufhebt, kann das boolesche Model unter bestimmten Bedienungen eine bessere Ergebnismenge als Vektorraummodell liefern. Damit die Ähnlichkeitsmaß zwischen Anfrage und Dokument mit dem Vektorraummodell sinnvoll berechnet werden könnte, muss die Anfrage aus mehreren Begriffen bestehen. Wenn die Suchanfrage aus wenigen Begriffen besteht, kann das boolesche Modell, das diese Begriffe einfach mit AND verknüpft, oft zu besseren Ergebnissen führen.

2.4.5 Volltextsuche

Bei der Volltextsuche handelt es sich darum, eine benutzerdefinierte und strukturierte Suchanfrage in einem unstrukturierten Textdokument zu finden. Natürlich kann man dafür das boolesche oder Vektorraummodell einsetzen, um die erste Ergebnisse schnell zu bekommen. Allerdings bieten die meisten IR-Systemen noch einige Optimierungsmethoden, die die Ergebnismenge wesentlich beeinflussen können. Der nachfolgende Abschnitt beschreibt kurz die Optimierungsmethode, die für den praktischen Teil nützlich sein könnten.

Phrasensuche wird für die Suche nach zusammenhängenden Begriffen eingesetzt. Abhängig von Einsatzszenarien kann die Phrasensuche entweder sehr gute oder sehr schlechte Ergebnismenge liefern. Wenn man nach einem Titel oder einer exakten Phrase in einem Dokument sucht, dann bekommt man sehr gute Ergebnisse. Allerdings werden viele potenziell relevante Dokumente ausgeschlossen, weil die gesuchte Phrase in diesen Dokumenten nicht in der exakt gleichen Wortfolge vorliegt. Sucht man beispielsweise nach "relationale Datenbanken", werden Dokumente mit "relationale Datenbank" nicht gefunden.

Fuzzy-Suche sorgt für Fehlertoleranz und erlaubt eine vordefinierte Abweichung zwischen den gesuchten und in dem Dokument vorhandenen Termen. Das bekannteste Algorithmus für die Fuzzy-Suche ist Levenshtein-Distanz¹⁵. Das Algorithmus berechnet die Anzahl von Änderungen, die nötig sind, um ein Wort in ein anderes umzuwandeln. Je wenig Änderungen notwendig sind, desto ähnlicher sind die Worte.

Filter werden verwendet, um die Suchergebnisse nach bestimmten Kriterien einzuschränken. Der meistverbreitete Filter ist Seiten-*Pagination*. Die andere Einsatzmöglichkeiten sind Zeit- und Typ-Filter.

2.4.6 Ranking Suche

In dem Kapitel "Indexierung von Textdokumenten" wurde bereits erwähnt, dass jeder Term von IR-System während der Indexierung gewichtet wird. Allerdings werden nicht nur Terme sondern auch die Suchanfragen(eng. search query) von IR-System gewichtet. Wenn eine Suchanfrage aus mehreren einzelnen Suchanfragen besteht, dann wird die Gewichtung für alle einzelnen Anfragen ebenfalls berechnet.

Während die Volltextsuche eine bessere Ergebnismenge durch Manipulation von Termen erreichen will, mischt sich die Ranking-Suche direkt in die Berechnung der Gewichtung ein. Dieses Verfahren ist als *Boosting* bekannt und wird meistens zur Anzeige von beliebtesten oder populärsten Dokumenten verwendet.

Es gibt drei unterschiedliche *Boosting*-Verfahren: *Field-Boosting*, *Term-Boosting* und *Query-Boosting*. *Field-Boosting* wird eingesetzt, wenn die Suche mehrere Felder anfragt und ein bestimmtes Feld höher als andere priorisiert werden

¹⁵https://de.wikipedia.org/wiki/Levenshtein-Distanz.

soll. Beim **Term-Boosting** wird die Suchanfrage durch Vorkommen eines bestimmten Terms höher gewichtet. Mit der **Query-Boosting**, wie der Name schon sagt, kann eine **Query** geboosted werden.

2.4.7 Autovervollständigung

Autovervollständigung ist heutzutage fast in jeder Anwendung vorhanden. Die Möglichkeit, durch die Eingabe von wenigen Zeichen auf vermutlich relevanter Suchbegriff zu kommen, hat sich in der Realität als sehr praktisch erwiesen. Grundsätzlich basiert dieses Verfahren auf die Ergänzung von eingegebenen Anfangsbuchstaben. Trotzdem gibt es immer mehr Anwendungen, wo die eingegebene Buchstaben nicht als Anfangsbuchstaben sondern als einen Suchbegriff interpretiert werden um vermutlich relevante Dokumente sofort zur Auswahl anzuzeigen.

Mit Hilfe von Autovervollständigung wird das Erinnerungsproblem zu einem Wiedererkennungsproblem. Denn es reicht wenige Informationen, um ein gewünschter Suchbegriff zu treffen. Außerdem können auch Tippfehler bei der Autovervollständigung berücksichtigt und vermieden werden [Morville u. a. 2010].

2.5 ElasticSearch

ElasticSearch ist ein Open-Source Suchserver, welcher auf Apache Lucene Bibliothek basiert. Das Projekt wird in der Programmiersprache Java geschrieben und ermöglicht die Kommunikation über REST-Schnittstelle. Die Daten werden in JSON-Format übertragen und in einem invertierten Index abgespeichert. Ein Index entspricht einer Datenbank. Die Datensätze werden durch Dokumenten und Spalten durch Felder repräsentiert. ElasticSearch verfolgt eine dokumentenorientierte Architektur und ist deswegen in der Lage auch komplexe Objekte in einem Feld zu speichern.

Relationale Datenbank	Elasticsearch
Datenbank	Index
Tabelle	Dokumenttype
Datensatz	Dokument
Spalte	Feld

Tabelle 2.1: Begriffsvergleich zwischen relationalen Datenbanken und ElasticSearch

ElasticSearch unterstützt alle im Kapitel 2.4 vorgestellte Methode der Informationsbeschaffung und erweitert sie mit neuer Funktionalität. Zum Beispiel ist es möglich die Dokumente in Echtzeit zu indexieren. Die Indexierung wird dabei im Arbeitsspeicher gehalten und erst später auf die Festplatte geschrieben. Besonders mächtig ist ElasticSearch bei der Berechnung von Gewichtung(eng. score). Denn es werden mehrere Funktionen zur Manipulation von Score bereitgestellt. Es ist

sogar erlaubt eigene Funktion zur Berechnung von Score zu schreiben. Standardmäßig wird aber Score nach Lucene-Formel berechnet¹⁶.

$$score(q,d) = queryNorm(q) * coord(q,d) * \sum_{t(in)q} (tf*idf^2*boost(t)*norm(t,d))$$

- score(q, d) Relevanz eines Dokumentes (d) für die Suchanfrage (q)
- tf term frequency (Kapitel 2.4.2) $tf = \sqrt{termFreq}$
- idf inverse document frequency (Kapitel 2.4.2) $idf = 1 + log(\frac{numDocs}{docFreq+1})$
- queryNorm(q) Funktion zur Berechnung der Normalisierung von Search-Query $queryNorm(q) = 1/\sqrt{sumOfSquaredWeights}$, sumOfSquaredWeights summiert IDF von allen Termen in der Suchanfrage
- coord(q,d) wird verwendet, um Dokumente mit mehreren vorhandenen Suchtermen höher zu gewichten $coord(q,d)=\frac{t(in)q}{t(in)d}$
- boost(t) erlaubt boosting von Search-Query (Kapitel 2.4.6). Standardmäßig ist die Wert gleich 1.
- norm(t,d) Funktion zur Berechnung von Feldnormalisierung $norm(t,d)=1/\sqrt{numTerms}$, numTerms steht für die Anzahl von Termen im gesuchten Feld

Eine wichtige Funktion, die in diesem Zusammenhang auch erwähnt werden soll, ist die *Decay*-Funktion. *Decay*-Funktion berechnet die Relevanz eines Dokumentes abhängig von der benutzerdefinierten Distanz zwischen einem nummerischen Feldwert und dem Original-Wert. Das nummerische Feld kann eine Zahl, ein Datum oder Geo-Location sein. Die Distanz wird *linear*, *exponential* oder standardmäßig nach *Gaus*-Algorithmus berechnet. Mit der folgenden Formel wird eine Distanz *exponential* berechnet.

$$S(doc) = exp(\lambda * max(0, |fieldValue - origin| - offset))$$

- ullet fieldValue Feldwert
- origin Startwert, der bei der Distanzberechnung berücksichtigt wird. Beim Datum kann es zum Beispiel das heutige Datum sein.
- offset Decau-Funktion wird berechnet, wenn die Distanz größer als offset.
 Standartwert ist 0.
- λ -sorgt dafür, dass die berechnete Distanz in einem benutzerdefinierten Intervall liegt. $\lambda = \frac{log(decay)}{scale}$, decay definiert den Abstand zwischen den Dokumenten. Der Standartwert ist 0.5. scale ist die benutzerdefinierte Distanz.

¹⁶www.elastic.co/guide/en/elasticsearch/guide/current/practical-scoring-function.html.

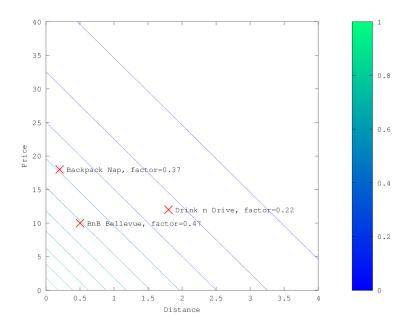


Abbildung 2.8: Visualisierung von exponentialer Decay-Funktion

2.5.1 Sharding

Das Wort *Elastic* in dem Projektname bezieht sich auf horizontale Skalierbarkeit, welche ermöglicht, die Daten auf mehreren Server zu verteilen. Alle Daten werden in einem Cluster vorgehalten. Ein Cluster besteht aus einem oder mehreren Knoten (eng. Node), die auf unterschiedlichen Server laufen können. Die Synchronisierung zwischen den Knoten wird über Cluster gesteuert und kann relativ einfach und flexibel von Benutzer konfiguriert werden. Wenn ein Server besonders gut aufgerüstet ist, ist es sinnvoll ein *Master*- und ein *Slave*-Node festzulegen.

Um Ausfallsicherheit zu gewährleisten, werden die Dokumente der einzelnen Indizes in mehreren *Shards* repliziert und auf den Knoten verteilt. Der *Shard*, welcher das Dokument zuerst speichert, wird *primary shard* genannt. Alle weitere *shards* sind *replica shards* und behalten nur die Kopie von diesem Dokument. Wenn ein *Node* ausfällt, kann das Dokument aus dem *replica shard* eines anderen Nodes gelesen werden[Rafal Kuc 2013]. Die Abbildung 2.9 stellt ein Cluster mit zwei Knoten, vier *primary shard's* und einem *replica shard* dar.

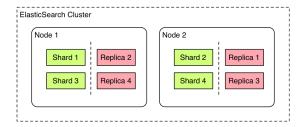


Abbildung 2.9: Beispiel - Ein Cluster mit zwei Knoten, 4 *shards* und 1 *replica shard*[Terrier 2013]

3. Analyse und Systementwurf

Dieses Kapitel legt fest, wie die neue Anwendungsanforderungen in der Implementierungsphase realisiert werden müssen. Dabei werden neue Prozesse detailiert beschrieben und mit Diagrammen visualisiert. Außerdem wird auch darüber diskutiert, welche Daten für die gestellten Anforderungen nötig sind und wie sie gespeichert werden müssen. Da die Anwendung "IntelliJob" bereits schichtenorientiert ist, müssen auch die neue Programmteile sinnvoll auf mehrere Schichten verteilt werden. Zuerst wird aber kurz angedeutet, warum OpenNLP Framework, das bereits in "IntelliJob" angewendet wird, zur Lösung von neuen Anforderungen nicht eingesetzt wird.

3.1 OpenNLP oder ElasticSearch

Mit Hilfe von *OpenNLP Framework* wurden bereits die Firmenadressen und die Kontaktpersonen aus den Arbeitsangeboten extrahiert und gespeichert. Deswegen war auch die erste Überlegung analog zu der alten Logik, die Arbeitsanforderungen ebenfalls mit *OpenNLP Framework* zu extrahieren und die extrahierte Daten mit *ElasticSearch* zu indexieren.

Die Muster-Erkennung von *OpenNLP* basiert auf künstlich erzeugten Trainingsdaten, die durch einen Lernprozess in einem Model gespeichert werden. Die Effektivität des Modells hängt im größten Teil von der Anzahl und Qualität der bereitgestellten Trainingsdaten ab. Der Hersteller verspricht gute Ergebnisse mit mindestens 15.000 Datensätzen. Die weitere Möglichkeit das Modell zu verbessern sind sogenannten *Features*. Das sind besondere Text-Merkmale, die versuchen, in den Datensatz enthaltenen Schlüsselinformationen zu extrahieren[Brad 2015].

Die Erstellung des Modells ist also ein sehr aufwendiger und komplexer Prozess und garantiert auch nicht, dass alle Arbeitsanforderungen aus den Arbeitsangeboten erfolgreich extrahiert werden. Die weitere Überlegungen haben zu der Frage geführt: Wieso müssen die Arbeitsanforderungen überhaupt erstmal extrahiert und erst dann mit ElasticSearch indexiert werden? Stattdessen können einfach alle Arbeitsangebote sofort mit ElastSearch indexiert werden. Danach können auch die Benutzerfähigkeiten ebenfalls indexiert werden und die Suche kann in dem Fall auch über Dokumenten erfolgen. Da die Suchanfrage auf ein vollständiges Arbeitsangebot und nicht nur auf einen Teil von ihm ausgeführt wird, kann die Relevanz eines Arbeitsangebotes viel genauer bestimmt werden.

Während der *ElasticSearch*-Integration in die bereits vorhandene Infrastruktur muss darauf geachtet werden, dass die Anwendung "*IntelliJob*" eine *Standalone* Web-Anwendung ist (siehe Kapitel 2.2.1). Deswegen muss auch *ElasticSearch* mit der JAR-Datei ausgeliefert und mit der Anwendung zusammen gestartet werden. Da die Anwendung lokal auf einer Maschine ausgeführt wird, besteht auch keine Möglichkeit die Ausfallsicherheit und Lastverteilung zu realisieren (siehe Kapitel 2.5.1). Deswegen müssen alle *ElasticSearch*-Indexe nur auf einem *Node* und einem *Shard* gespeichert werden.

3.2 Prozessablauf

Grundsätzlich gibt es nur zwei Prozesse, die neue implementiert werden müssen.

Der erste Prozess ist die Erfassung von Benutzerdaten. Dafür muss eine neue Webform entwickelt werden, die es ermöglicht, die Benutzerdaten aufzunehmen. Da "IntelliJob" immer lokal auf einem Rechner ausgeführt wird, ist es legitim, dass nur ein Benutzer auf das System gleichzeitig zugreifen darf. Der Mehrbenutzerzugriff wird in dieser Version nicht unterstützt. Wenn die Anwendung zum ersten Mal gestartet wird, ist das Benutzerprofil leer und kann sofort angepasst werden. Der Benutzer hat ein Auswahl zwischen einem einfachen und erweiterten Suchfilter. Bei dem erweiterten Suchfilter muss der Benutzer die ausgewählte Qualifikationen und Fähigkeiten mit einer Skala von 1 sehr schlecht bis 5 sehr gut bewerten.

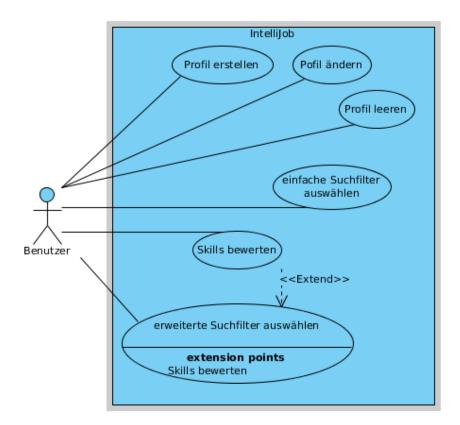


Abbildung 3.1: Benutzerprofil - Use Case Diagramm

Alle Benutzerdaten müssen in *MongoDB* gespeichert werden. Die Daten, die für die Suche relevant sind, müssen noch zusätzlich in *ElasticSearch* gespeichert werden. Der Vorteil von dieser Trennung liegt darin, dass die Suchdaten nur einmalig beim Speichern aggregiert und danach immer wieder benutzt werden können. Die Abbildung(3.2) stellt der Prozess als Sequenz Diagramm dar.

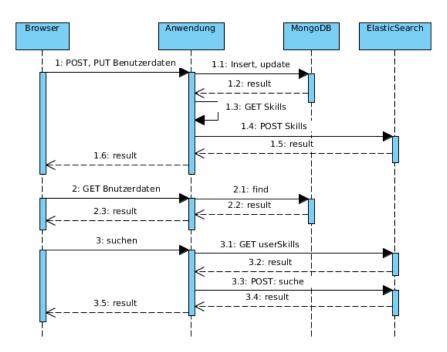


Abbildung 3.2: Benutzerprofil - Sequence Diagram

Benutzerdaten

Abbildung 3.3: Benutzerprofil - MockUp

Der zweite Prozess ist die Indexierung von Arbeitsangeboten. Alle Arbeitsangebote müssen mit einem deutschen *Analyzer* indexiert werden(siehe Kapitel 2.4.2). Bevor ein Arbeitsangebot gespeichert wird, muss es geprüft werden, ob das Arbeitsangebot bereits in der Datenbank existiert. Dafür muss eine Hash-Summe von Plain-Text gebildet und in der Datenbank zusammen mit dem Arbeitsangebot abgespeichert werden. Dadurch wird es verhindert, dass die gleiche Arbeitsangebote doppelt gespeichert werden(siehe Kapitel 2.2.3). Wenn ein Arbeitsangebot bereits existiert, muss es durch ein neues Arbeitsangebot ersetzt werden.

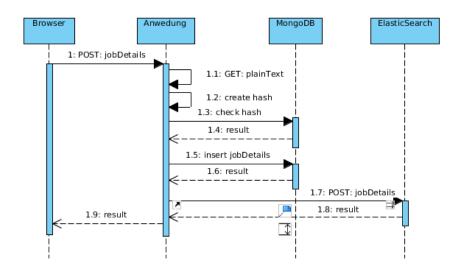


Abbildung 3.4: Arbeitsangebote - Sequence Diagram

Nachdem die Benutzerdaten erfasst und die Arbeitsangebote erfolgreich indexiert wurden, kann auch die Suche implementiert werden. Bei der Suche müssen die Benutzerdaten wie, ausgewählter Suchfilter und die eingegebene Suchdaten, berücksichtigt werden. Außerdem muss der Benutzer in der Lage sein, der Suchfilter jede Zeit ändern zu können, ohne sein Profil dabei editieren zu müssen. Falls ein erweiterter Suchfilter ausgewählt wird, müssen neben der persönlichen Fähigkeiten auch ihre Bewertungen berücksichtigt werden.

Um die alte und bereits gelesene Arbeitsangebote aus dem Suchvorgang auszuschließen, muss es ermöglicht werden, die Arbeitsangebote als gelesen zu markieren. Falls ein Arbeitsangebot existiert und überschrieben werden soll, darf die Markierung (gelesen) nur dann entfernt werden, wenn das Arbeitsangebot älter als ein Monat ist.

Außerdem muss es für den Benutzer ersichtlich werden, nach welchen Kriterien gerade gesucht wird. Die Repräsentation von erweiterten Suchdaten muss mit *Tag clouds*(siehe Kapitel 2.3) realisiert werden.

Die einzelne nicht-funktionale Systemanforderung ist möglichst höhe Abstraktion der *ElasticSearch-Query* von restlichen Programmkomponenten, damit die *Query* sinnvoll evaluiert werden könnten.

Arbeitsangebote

Suchfilter Keine Einfache Suche Erweiterte Suche Suche nach Q Search 0 TAG CLOUDS ▼ Head 1 ▼ Head 2 ▼ Head 3 Cell 1 Cell 2 Cell 3 Cell 4 ☑ Cell 5 Cell 6 Cell 7 Cell 8 Cell 9 О Cell 10 Cell 11 Cell 12 0

Abbildung 3.5: Suchmaske-MockUp

3.3 Datenstruktur

Am besten lässt sich die Datenstruktur von dokumentenorientierten Datenbanken mit Klassendiagrammen abbilden. Da die Daten sowohl in *MongoDB* als auch in *ElasticSearch* gespeichert werden, soll auch unterschiedliche Datenstrukturen bereitgestellt werden.

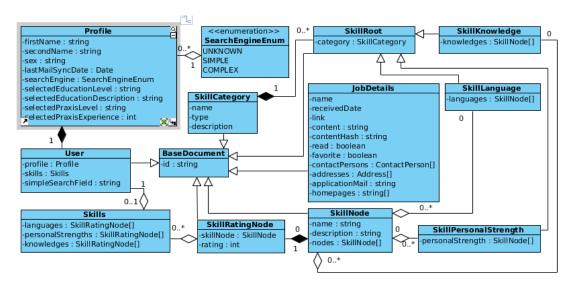


Abbildung 3.6: MongoDB-Datenstruktur

Alle private Attribute im Klassendiagramm beinhalten auch die GETTER- und SET-TER-Methoden, die aber nicht explizit eingegeben werden.

Die Klasse *JobDetails* wird um zwei neuen Attributen erweitert. Die Attribute *contentHash* speichert den Hash-Wert von einem Arbeitsangebot ab und die boolesche Attribute *read* steht für die Markierung *gelesen* oder *nicht gelesen*. Standardmäßig muss das Feld *read* gleich *false* sein und erst durch Benutzeraktion überschrieben werden. Das Feld *content* beinhaltet die vollständige Beschreibung eines Arbeitsangebotes in der HTML-Form.

Alle von System unterstützte persönliche Fähigkeiten und Qualifikationen werden als Baumstruktur¹ abgebildet und dem Benutzer auch in dieser Form repräsentiert. Die Klasse *SkillRoot* ist das erste Knote der Baumstruktur und beschreibt auch die zugehörige Kategorie, die durch Klasse *SkillCategory* repräsentiert wird. In dieser Version werden nur drei verschiedene Kategorie unterstützt: *Kenntnisse und Fertigkeiten*, *Persönliche Stärken* und *Sprachen*. Jede Kategorie besitzt eigene Klasse (*SkillKnowledge*,*SkillsPersonalStrength*,*SkillLanguage*), die von der Klasse *SkillRoot* abgeleitet wird. Jedes *Root*-Element eines Baums kann beliebig viele Knoten(*SkillNode*) besitzen und jede Knote kann wiederum beliebig viele Unterknoten haben.

Die Klasse *User* fasst die Benutzerdaten zusammen. Die *Enum*-Attribute *searchEngine* in der Klasse *Profile* bezieht sich an den ausgewählten Suchfilter, wo *SIMPLE* für die einfache und *COMPLEX* für die erweiterte Suche steht. Die Daten, die für die Suche relevant sind, werden in *User* Klasse ausgelagert. So beinhaltet das Feld *simpleSearchField* die von Benutzer eingegebenen Suchdaten, die bei einer einfachen Suche gelesen werden müssen. Die Klasse *Skills* enthält alle ausgewählte persönliche Fähigkeiten und Qualifikationen mit ihren Bewertungen. Grundsätzlich können nur die letzten Knoten der Baumstruktur ausgewählt und von Benutzer bewertet werden. Diese Daten werden in der Klasse *SkillRatingNode* zusammengefasst und genau diese Daten müssen auch bei der erweiterten Suche berücksichtigt werden.

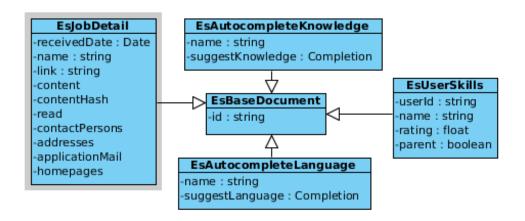


Abbildung 3.7: ElasticSearch-Datenstruktur

¹https://de.wikipedia.org/wiki/Baum_(Graphentheorie).

Die *ElasticSearch*-Klasse *EsJobDetail* ist äquivalent zu der Klasse *JobDetails* in *Mongo* Datenbank. Der einzige wesentliche Unterschied liegt im Feld *content*, das den Inhalt eines Arbeitsangebotes nicht als HTML sondern als Plain-Text speichert. Dieses Feld muss mit einem deutschen *Analyzer* indexiert und für die Suche optimiert werden.

Die Klasse *EsUserSkills* muss nur die von dem Benutzer bewertete Qualifikationen und ihre übergeordnete Elemente indexieren. Da nicht die vollständige Baumstruktur sondern nur für die Suche relevante Dokumente indexiert werden, muss es eine Möglichkeit geben, die *Child*-Elemente von *Parent*-Elemente unterscheiden zu können. Dafür muss die Klasse um ein neues boolesches Feld *parent* erweitert werden.

Die Klassen *EsAutocompleteKnowledge* und *EsAutocompleteLanguage* indexieren alle von System unterstützte persönliche Qualifikationen und Sprachen, um eine optionale Autovervollständigung zu ermöglichen.

Damit die Dokumente, die in beiden Systemen vorhanden sind, eindeutig identifiziert werden könnten, müssen ihre *IDs* auch gleich sein.

3.4 Schichtenarchitektur

In dem Kapitel 2.2.2 wurde die Schichtenarchitektur der Anwendung bereits beschrieben. Die neue Anforderungen müssen deswegen die alte Architektur beibehalten.

Domain: Jedes Dokument in Datenbank muss durch ein Domain-Objekt repräsentiert werden. Das Domain-Objekt beschreibt nur die Daten, die persistiert oder verarbeitet werden müssen und keine Information darüber enthält, wo und wie diese Daten gespeichert werden. Dank dieser Abstraktion wird die Datenbankschicht von der Anwendung getrennt gehalten. Der weitere Vorteil von diesem Einsatz besteht darin, dass alle Datenbankoperationen direkt an einem Domain-Objekt ausgeführt werden. Damit spart man eine unnötige Datenumwandlung und Formatierung. Allerdings verliert man dadurch eine flache Struktur, die einen dokumentenorientierten Einsatz bietet. Denn die Datenstruktur wird durch Domain-Objekt festgelegt und kann nicht mehr zur Laufzeit geändert werden. Alle Domain-Objekte wurden bereits in dem vorherigen Kapitel definiert und müssen auch genau so in der Anwendung implementiert werden.

Datenzugriffsschicht: Der Zugriff auf eine Datenbank erfolgt über Repository. Ein Repository beschreibt alle Operationen, die an einem Domain-Objekt ausgeführt werden dürfen. Außerdem behält ein Repository eine Referenz auf das persistierte Objekt und kann es beim nächsten Zugriff nicht aus der Datenbank sondern aus der eigenen Repository laden[Gitlevich 2006, S.53]. In der Anwendung müssen alle Repository-Klassen entweder von *MongoRepository* oder von *ElasticsearchRepository* abgeleitet werden. Die beide Repositories werden von *Spring Framework* bereitgestellt und bieten viele Datenzugriff-Methoden an.

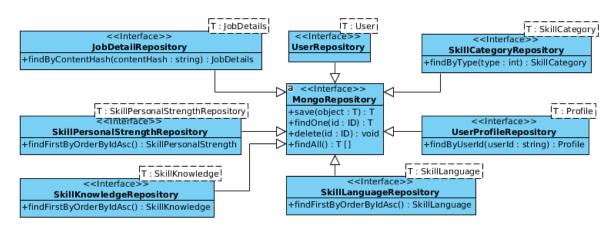


Abbildung 3.8: Mongo - Datenzugriffsschicht

Alle Methoden aus der *MongoRepository* sind generisch und müssen nicht implementiert werden. Um die Methoden aus der *MongoRepository* nutzen zu können, müssen alle abgeleitete Schnittstellen ein *Template*-Objekt typisieren.

Die Methode findByContentHash in der Klasse JobDetailRepository muss ein Dokument, dessen ContentHash gleich dem übergebenden ContentHash finden und zurückgeben.

Die *Skill-Repositories* werden um eine neue Methode *findFirstByOrderByIdAsc* erweitert, die immer das erste Dokument zurückgibt.

Die Methode findByUserId muss das Profil eines Benutzers zurückliefern.

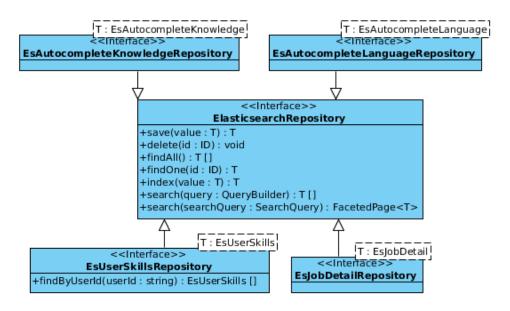
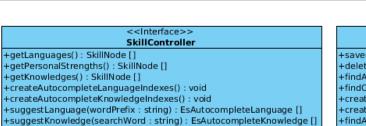


Abbildung 3.9: ElasticSearch - Datenzugriffsschicht

Die *ElasticSearchRepository* im Vergleich zur *MongoRepository* bietet noch zusätzlichen Methoden zur Erstellung von Index- und Suchanfragen. Die einzige Methode, die noch extra implementiert werden muss, ist *findByUserId*, die alle indexierte Qualifikationen und Fähigkeiten eines Benutzers zurückgeben soll.

Controllschicht: vereint alle Methoden aus der Datenzugriffsschicht und führt alle nötige Operationen aus, um die Benutzeranfrage zu bearbeiten. Das ist der Kern der Anwendung. Denn fast alle Entscheidungen werden in dieser Schicht getroffen.



SearchQueryUtility

+buildFullTextQuery(searchData : string, pageRequest : PageRequest) : SearchQuery +buildRatingQuery(skills : EsUserSkills [], offset : int, limit : int) : SearchQuery

+buildAutocompleteKnowledgeQuery(searchWord : string) : SearchQuery



<<Interface>>
UserController

+deleteUser(id : string) : void +getUser(id : string) : User +getUserSkills() : EsUserSkills []

+save(user : User) : User

Abbildung 3.10: Controllschicht

Das Interface JobDetailController vereint alle Operationen, die an einem Arbeitsangebot ausgeführt werden. Beim Speichern (save) muss ein Arbeitsangebot in MongoDB geschrieben und gleichzeitig von ElasticSearch indexiert werden. Um ElasticSearch-Indexes anzulegen, müssen die Methoden createIndex und create-Indexes implementiert werden. Wenn ein Arbeitsangebot gelöscht oder geändert wird, muss es sowohl in MongoDB als auch in ElasticSearch aktualisiert werden. Die Suche wird mit der Methode findAndSort realisiert. Der Parameter SearchModel muss alle für die Suche relevante Daten beinhalten: Benutzer, Suchfilter, Limit und die Suchdaten. Die Entscheidung, welche Such-Query gebildet werden muss, hängt von dem übergebenden Suchfilter ab.

Die Implementierung der Such-Query wird in die Utility-Klasse SearchQueryUtility ausgelagert. Alle Methoden sind statisch und können direkt aufgerufen werden. Die Methode buildFullTextQuery muss eine einfache und die buildRatingQuery eine erweiterte Such-Query bauen. Die Methode buildAutocompleteKnowledgeQuery implementiert eine Autocomplete-Suche nach Kenntnissen und Fertigkeiten.

Bevor die *Autocomplete*-Suche verwendet werden kann, müssen alle Kenntnisse und Sprachen indexiert werden. Das wird mit den Methoden *createAutocomplete-LanguageIndexes* und *createAutocompleteKnowledgeIndexes* der Klasse *SkillController* realisiert.

Die Implementierungsklasse von *UserController* bearbeitet alle Abfragen zur Manipulation von Benutzerdaten. Die Methode *save* muss nicht nur die Benutzerdaten in *MongoDB* speichern, sondern auch die ausgewählte und bewertete persönliche Fähigkeiten indexieren und mit der Methode *getUserSkills* zur Verfügung bereitstellen.

Serviceschicht: wird als RESTFul-Service implementiert. Beim RESTful handelt es sich um einem ressourcenorientierten Webservice, dessen Ressourcen über HTTP-Methoden angefragt werden.[Richardson u. a. 2008, S.13]. Die Kenntnisse über RESTful-Technologie werden vorausgesetzt und in dieser Arbeit nicht weiter beschrieben.

Ein Arbeitsangebot als gelesen bzw. als nicht gelesen markieren

PUT: /api/jobdetails/:id

Parameter

Name	Туре	Beschreibung
read	boolean	Required. true für gelesen, false für nicht gelesen

Alle Arbeitsangebote als gelesen bzw. als nicht gelesen markieren

PUT: /api/jobdetails

Parameter

Name	Туре	Beschreibung
ids	array	Required. Liste mit ids, die aktualisiert werden müssen
read	boolean	Required. true für gelesen, false für nicht gelesen

Response

Code	Beschreibung	
202	Read-Status wurde erfolgreich aktualisiert.	

Arbeitsangebot löschen

DELETE: /api/jobdetails/:id

Response

Code	Beschreibung	
200	Arbeitsangebot wurde erfolgreich gelöscht. Das gelöschte Arbeitsange-	
	bot muss zurückgegeben werden.	
404	Arbeitsangebot wurde nicht gefunden.	

Suchen nach passenden Arbeitsangeboten

GET: /api/jobdetails/:offset/:limit

Parameter

Name	Type	Beschreibung
searchFilter	string	Optional. Ausgewähltes Suchverfahren
		Erlaubt: UNKNOWN, SIMPLE, COMPLEX
searchData	string	Optional. Benutzerdefinierte Suchdaten für die einfache
		Suche

Response

Code	Beschreibung	
200	Alle gefundene Arbeitsangebote werden zurückgegeben.	

Neuer Benutzer anlegen

POST: /api/users

Payload-JSON

```
"profile": {
 "firstName": "fisrstName",
 "secondName": "secondName",
 "lastMailSyncDate": "2015-10-07 20:36:26",
 "searchEngine": "COMPLEX",
 "selectedEducationLevel": "Hochschulabschluss - Bachelor",
 "selectedEducationDescription": "Bachelor Angewandte Informatik",
 "selectedPraxisLevel": "Student",
 "selectedPraxisExperience": 3
},
"simpleSearchField": "Datenbanken",
"languages": [{
   "skillRatingData": {
    "skillData": {
     "id": "563537b444ae353683c50777",
     "name": "Russisch"
    },
    "rating": 5
   }
 }],
"personalStrengths": [],
"knowledges": []
```

Response

Code	Beschreibung	
200	Der Benutzer wurde erfolgreich erstellt.	

Benutzer löschen

DELETE: /api/users/:id

Response

Code	Beschreibung
200	Benutzer wurde erfolgreich gelöscht
404	Benutzer wurde nicht gefunden.

Benutzer ändern

PUT: /api/users/:id

Payload ist gleich wie beim Anlegen eines neuen Benutzers.

Response

Code	Beschreibung
200	Benutzer wurde erfolgreich geändert
404	Benutzer wurde nicht gefunden.

Arbeitsangebote indexieren

PUT: /api/elastic/jobdetails/indexes

Sprachen für Autocomplete indexieren

PUT: /api/elastic/autocomplete/language/indexes

Kenntnissen und Fertigkeiten für Autocomplete indexieren

PUT: /api/elastic/autocomplete/knowledge/indexes

Response ist überall gleich.

Code	Beschreibung
202	Daten wurden erfolgreich indexiert

Suchen nach Sprachen

GET: /api/elastic/autocomplete/language/name/:value

Response

Code	Beschreibung
200	Liefert alle gefundene Sprachen

Suchen nach Kenntnissen und Fertigkeiten

GET: /api/elastic/autocomplete/language/name/:value

Response

Code	Beschreibung
200	Liefert alle gefundene Kenntnisse und Fertigkeiten

Präsentationsschicht: ist eine eigenständige Webanwendung, die mit *AngularJS* entwickelt wird. In der modernen Webentwicklung werden viele Programmkomponente clientseitig ausgeführt. Deswegen kann auch das Frontend-Code sehr groß sein und muss gut strukturiert werden. Die neue Benutzerprofilseite muss ebenfalls mit *AngularJS* implementiert und in drei neuen Dateien verteilt werden:

- user.html- statischer HTML-Code
- *userControllers.js* steuert Benutzeraktion und sorgt für dynamischen Content der Benutzerprofilseite.
- *userServices.js* enthält Funktionen, um REST-Services asynchron aufzurufen.

Die Repräsentation von Arbeitsangeboten muss einfach mit der Such-Form erweitert werden.

4. Entwicklung und Implementierung

In diesem Kapitel wird die Implementierungsphase beschrieben. Da viele funktionale Anforderungen und Recherchen in früheren Kapiteln detailiert beschrieben wurden, werden hier nur die wichtigste Programmteile dokumentiert. Der komplette Programmcode kann entweder von GitHub oder angehängter CD geladen werden.

Die Implementierung beginnt mit der Konfiguration von *ElasticSearch*. Danach werden die Daten indexiert und gespeichert. In dem Kapitel "Daten Indexierung" wird auch die Lösung für duplizierten Arbeitsangeboten vorgestellt. Wenn *ElasticSearch* erfolgreich konfiguriert und alle Daten richtig indexiert werden, kann auch die Suche implementiert werden. Anschließend werden einige Front-End Komponente vorgestellt.

4.1 ElasticSearch - Konfiguration

Der Hauptvorteil von Spring Boot Technologie liegt darin, dass die komplette Spring-Web-Infrastruktur automatisch initialisiert und konfiguriert wird. Damit stellt Spring Boot eine vollständige Laufzeitumgebung zur Verfügung[Walls 2015]. Um *Elastic-Search* in das Projekt einzubinden, muss der Entwickler einfach die Konfiguration beschreiben.

Als erstes muss eine neue Maven-Dependency hinzugefügt werden.

```
<dependency>
    <groupId>org.springframework.data</groupId>
    <artifactId>spring-data-elasticsearch</artifactId>
    <version>1.2.2.RELEASE</version>
</dependency>
```

Alle *Config-*Daten müssen als Key-Value Paar in einer *Property-*Datei abgelegt werden.

```
# EMBEDDED ELASTICSEARCH
elasticsearch.host=127.0.0.1
elasticsearch.path.data=data
elasticsearch.clusterName=civis
elasticsearch.http.enabled=true
```

```
elasticsearch.http.cors.enabled=true
```

Auf diese Properties können alle Konfigurationsklassen mittels Annotation @Value zugreifen.

```
/**
 * ElasticSearch Configuration class.
 */
@Configuration
@EnableElasticsearchRepositories(basePackages =
    "com.intellijob.elasticsearch.repository")
public class ElasticsearchConfiguration {
    @Value("${elasticsearch.host}")
    private String host;
```

Letztendlich muss noch *ElasticSearch*-Client konfiguriert werden.

```
/**
* Init elasticsearch client and open connection to cluster.
* @return default ElasticsearchTemplate connected to cluster.
*/
@Bean
public ElasticsearchTemplate elasticsearchTemplate() {
  LOG.info("Start elasticsearch server");
  NodeBuilder nodeBuilder = new NodeBuilder();
  nodeBuilder.clusterName(clusterName).local(false);
   if (StringUtils.hasLength(pathData)) {
      nodeBuilder.settings().put("path.data", pathData);
   nodeBuilder.settings().put("http.enabled", httpEnabled);
   nodeBuilder.settings().put("http.cors.enabled", httpCorsEnabled);
   nodeBuilder.settings().put("network.host", host);
  node = nodeBuilder.node();
   return new ElasticsearchTemplate(node.client());
}
```

Das ist schon alles, was gemacht werden muss. Jetzt kann *ElasticSearch* von *Spring Boot* genau wie beschrieben konfiguriert werden. Es wird *local* gestartet und alle Daten werden unter *{project}/data* Verzeichnis abgelegt. Der Cluster *civis* hat nur ein *Node* und ist über HTTP erreichbar. Dank der *Property elasticsearch.http.cors.enabled* können auch andere Anwendungen auf *ElasticSearch* zugreifen. Das ist nötig, wenn *ElasticSearch* zusammen mit anderen *Plugins* verwendet werden soll. Die vollständige Konfigurationsklasse wird angehängt.

4.2 Daten Indexierung

Da die Datenstruktur in dem Kapitel 3.3 ausführlich beschrieben wurde und nur noch in Java-Programmcode umgewandelt werden soll, wird in diesem Kapitel nur auf Indexierung von Daten mit *ElasticSearch* eingegangen.

4.2.1 Arbeitsangebote

Jede Domain-Klasse wird als Dokument annotiert. Die Annotation erwartet als Parameter der Indexname. Die weitere Parameter, wie *type*, *shards* und *replicas*, sind optional. Die Standartwerte für *shards* und *replicas* sind 5 und 1. Deswegen müssen sie entsprechend im Kapitel 3.1 definierten Systemanforderungen überschrieben werden.

Da die *shard* und *replicas* Einstellungen zusammen mit einem Dokument definiert werden, ist es möglich unterschiedliche Dokumente je nach Wichtigkeit auch unterschiedlich zu replizieren.

Die Feldindexierung wird auch mittels Annotation (@Field) mit index = FieldIndex.analyzed definiert. Standardmäßig werden alle Felder indexiert. Wenn ein Feld nicht indexiert werden soll, muss es mit FieldIndex.not_analyzed überschrieben werden. Wenn Analyzer für ein String-Feld nicht gesetzt wird, werden alle Worte ohne Umformung einfach nach Leerzeichen gesammelt und indexiert.

```
@Field(
  type = FieldType.String,
  index = FieldIndex.analyzed,
  searchAnalyzer = "german",
  indexAnalyzer = "german",
  store = true
)
private String content;
```

Das Arbeitsangebot wird beim Speichern zur Laufzeit indexiert. Leider ist es in *ElasticSearch* nicht möglich Indexe zu überschreiben. Deswegen müssen die Indexe vor der Indexierung erstmal gelöscht werden.

```
* This is an implementation of interface <code>JobDetailController</code>.
@Controller
public class JobDetailControllerImpl implements JobDetailController {
   * {@inheritDoc}
   */
  @Override
  public JobDetail save(JobDetail jobDetail) {
      //save in mongo
      jobDetailRepository.save(jobDetail);
      if (esJobDetailRepository.exists(jobDetail.getId())) {
         // remove elasticsearch index if exists
         esJobDetailRepository.delete(jobDetail.getId());
      }
      // map to elasticSearch object; job content is a plain text!
      EsJobDetail esJobDetail = mapTo(jobDetail);
      //create elasticsearch index
      esJobDetailRepository.index(esJobDetail);
      return jobDetail;
  }
```

Die Methode *mapTo* initialisiert das Objekt *EsJobDetail* mit allen vorhandenen Arbeitsangebotsdaten und ersetzt das HTML-Content durch Plain-Text.

Bevor die Methode *save* aufgerufen wird, muss es auch geprüft werden, ob das Arbeitsangebot mit dem gleichen Inhalt schon gespeichert wurde. Deswegen wird die Methode *save* nicht direkt sondern innerhalb der Datenextraktion ausgeführt. Dieser Prozess wird durch Benutzeraktion gestartet.

Nachdem die Daten erfolgreich extrahiert wurden, wird ein Hashwert mit der Hash -Funktion *SHA-512* von *Plain-*Text gebildet und es wird versucht ein Dokument mit diesem Hashwert in Datenbank zu finden. Wenn ein Dokument gefunden wird, werden die alte Daten erst dann überschrieben, wenn die neue Daten nicht *null* und nicht leer sind. Es wurde schon erwähnt, dass einige Daten mit *OpenNLP Framework* mittels trainierten Modell extrahiert werden. Dadurch kann unter Umständen(z.B. Fehler in dem Modell) passieren, dass das neue Modell weniger Daten findet. Mit dem oben beschriebenen Einsatz kann es verhindert werden, dass die alte gefundene Daten durch neue leere Daten überschrieben werden. Gemäß der Anforderungen wird es natürlich auch geprüft, ob das Flag-*read* überschrieben werden soll.

```
if (!isTimeToOverwrite(newJobDetail.getReceivedDate(),
    oldJobDetail.getReceivedDate())) {
    // read state should not be overwritten.
    newJobDetail.setRead(oldJobDetail.isRead());
}
```

Die neue Erweiterung der Datenextraktion und Indexierung sieht wie folgt aus.

```
/**
* {@inheritDoc}
*/
@Override
public JobDetail extractJobDetailAndSave(Job job) {
   JobDetail jobDetail = extractJobDetail(job);
   JobDetail similarityJob = jobDetailRepository
         .findByContentHash(jobDetail.getContentHash());
   if (similarityJob == null) {
      JobDetail persistedJobDetail = save(jobDetail);
      jobController.setExtractedFlag(job, Boolean.TRUE);
      return persistedJobDetail;
   } else {
      JobDetail mergedJobDetail = mergeJobDetails(jobDetail,
         similarityJob);
      save (mergedJobDetail);
      jobController.setExtractedFlag(job, Boolean.TRUE);
      return mergedJobDetail;
   }
}
```

Alle ausgewählte und bewerte persönliche Fähigkeiten und Kenntnisse werden analog zu Arbeitsangeboten indexiert. Außerdem werden dabei auch die übergeordnete Elemente automatisch bewertet. Das Ranking des übergeordneten Elementes wird durch die Anzahl von ausgewählten Unterelementen bestimmt und gespeichert.

4.2.2 Sprachen und Qualifikationen

Interessante Erweiterung gibt es für die Felder, die bei der Autovervollständigung benutzt werden. Die Autovervollständigung wird mit der Suggest-Query¹ realisiert. Wenn nach der Sprache gesucht wird, werden alle Sprachen, die äquivalent zu den eingegebenen Anfangsbuchstaben sind, als einfache Worte zurückgesendet. Es wird also kein Objekt sondern wirklich nur ein Wort-Term gesendet. Um das Wort mit dem Objekt eindeutig identifizieren zu können, sollen alle nötige Daten als Payload zu diesem Wort mitgesendet werden. Die Annotation @Completion-

 $^{^1}www.elastic.co/guide/en/elasticsearch/reference/current/search-suggesters-completion.html.\\$

Field(payloads = true) legt fest, welches Feld bei der Suggest-Query gelesen werden muss und ob das Payload mitgesendet wird.

```
@Document(indexName = "autocomplete", type = "languages", shards = 1,
    replicas = 0)
public class EsAutocompleteLanguage extends EsBaseAutocomplete {

/**
    * Thi field is required to create an index for autocomplete service.
    */
@CompletionField(payloads = true)
protected Completion suggestLanguage;
```

Das *Payload* wird bei der Initialisierung eines Objektes mit Hilfe von Konstruktor erstellt und beinhaltet nur die *Id* und der Name des Dokumentes. Das Objekt *Completion* erwartet ein Array mit Daten, die für dieses Dokument relevant sind und deshalb auch indexiert werden müssen.

```
public EsAutocompleteLanguage(String id, String name, Boolean
   withSuggest) {
   super(id);
   setName(name);
   if (withSuggest) {
      this.suggestLanguage = new Completion(name.split(" "));
      Map<String, Object> payload = createPayload();
      this.suggestLanguage.setPayload(payload);
   }
}
```

Die von System unterstützte Qualifikationen werden sowohl für die Autovervollständigung als auch für die einfache Suche indexiert. Eine Qualifikationsbeschreibung besteht oft aus mehreren Worten und eine einfache Autovervollständigung nach Anfangsbuchstaben reicht nicht aus, um alle relevante Qualifikationen zu erzielen.

4.3 Suche

Die Suche ist eine zentrale Thema dieser Arbeit. Es werden mehrere Such-Query schrittweise implementiert, bis die Ergebnismenge positiv bewertet wird. In diesem Kapitel werden allerdings nur die letzten Query vorgestellt, die auch im Programm verwendet werden. Die restliche Query werden aufgrund ihren Nachteilen nicht eingesetzt aber auch nicht gelöscht, weil sie für die Evaluierungsphase wichtig sind.

Die Controllschicht bietet für die Suche nur eine einzige Methode an und erwartet als Parameter ein von Benutzer ausgewählter Suchfilter. Wenn keiner ausgewählt wird, werden alle Arbeitsangebote einfach nach Datum sortiert ausgegeben.

```
public Page<EsJobDetail> findAndSort(SearchModel searchModel) {
    switch (searchModel.getSearchEngineEnum()) {
        case SIMPLE:
            return findUsingSimpleSearchEngine(searchModel);
        case COMPLEX:
            return findUsingPersonalSearchEngine(searchModel);
        default:
            return findEsPage(searchModel);
    }
}
```

Im Rahmen dieses Kapitels wird auch entsprechende Serviceimplementierung vorgestellt. Da alle Services in ihrer Logik sehr ähnlich sind, werden sie nicht extra beschrieben. Die Services werden mit *Spring Rest* realisiert. Dabei muss jede Klasse, die Rest-Services bietet, als *@RestController* annotiert werden.

```
/**
 * JobDetail-Services.
 * Handle all requests with endpoints <code>/jobdetails**</code>
 */
@RestController
public class JobDetailServices extends BaseServices {
...
```

Jede Service-Methode muss die Ressource-URL und die HTTP-Methode mit Hilfe von Annotation @RequestMapping setzten.

```
/**
  * GET-Request: find job details by specified search filter.
  * @return data transfer object <code>ResponseJobDetailTableData</code>
  */
@RequestMapping(value = "/api/jobdetails/{offset}/{limit}", method = GET)
public @ResponseBody ResponseJobDetailTableData getJobDetails(...) {
  ...
}
```

Die offset und limit Werte sind Path-Variablen und sind ein fester Teil der URL. Diese Werte bestimmen die Anzahl der Elementen in der Ergebnismenge und müssen als Methodenparameter deklariert werden. Die weitere Methodenparameter, serachFilter und searchData, sind optional und werden deswegen nur gesetzt, wenn sie nicht null sind.

```
@PathVariable int offset,
@PathVariable int limit,
@RequestParam(value = "searchFilter", required = false) String searchFilter,
@RequestParam(value = "searchData", required = false) String searchData
```

Der Rückgabewert ist ein Data Transfer Objekt, das als *JSON* repräsentiert wird. Das Ergebnis wird in Response-Body an Client zurücksendet. Der übergebende Parameter *false* in Konstruktor *ResponseJobDetailTableData* sorgt dafür, dass der Inhalt von Arbeitsangebot nicht mitgesendet wird. Die komplette Service-Methode befindet sich im *Anhang 4.2: Rest-Service: Suche nach Arbeitsangeboten*.

4.3.1 Volltextsuche

Die Volltextsuche wird mit der booleschen *Query* implementiert. Allerdings sortiert *ElasticSearch* standardmäßig auch die boolesche Ergebnisse nach ihrer Relevanz. Bei der Relevanz-Berechnung werden TF/IDF-Faktoren aus dem Vektorraummodell mit anderen Faktoren wie *coordination* und *field length normalization* kombiniert[Gormley u.a. 2015].

Wenn eine Suchanfrage aus mehreren Wörtern besteht, werden sie mit UND-Operator verknüpft. Das führt dazu, dass ein Dokument erst dann relevant wird, wenn alle gesuchte Worte in dem Dokument vorhanden sind.

Wenn eine Suchanfrage aus mehreren durch Komma getrennten Suchbegriffen besteht, wird eine boolesche *Query* für jeden Suchbegriff gebildet. Dadurch entsteht eine *ENTWEDER-ODER* Beziehung und mindestens eine *Query* muss zutreffen, damit das Dokument relevant wird.

Bisher wurde nur das Feld *content* durchgesucht. Laut Anforderungen muss auch das Datum bei der Relevanz-Berechnung berücksichtigt werden. Durch viele Recherche und Ausprobieren wurde die *Decay*-Funktion in *ElasticSearch-API* entdeckt, die die gestellten Anforderungen erfüllt.

```
FunctionScoreQueryBuilder functionBuilder=QueryBuilders
    .functionScoreQuery(boolQueryBuilder);
functionBuilder.add(ScoreFunctionBuilders
    .exponentialDecayFunction("receivedDate", "14d"));
```

Bei der Implementierung wird eine exponentiale *Decay*-Funktion mit der Distanz von 14 Tagen berechnet. Die Formel zur Berechnung wurde bereits in dem Kapitel 2.5 beschrieben und die Variablen der Formel können wie folgt ersetzt werden.

- fieldValue 7.10.2015 1444168800000 ms von 1 Januar 1970
- origin Heute 28.02.2016 1456614000000 ms von 1 Januar 1970
- scale 14 Tage 1209600000 ms
- decay 0.5

Letztendlich wird noch ein Filter eingebaut, der die gelesenen Dokumente aus der Suche ausschließt. Die vollständige Implementierung liegt im *Anhang 4.3: Volltext -SearchQuery*.

```
QueryBuilder builder = QueryBuilders.filteredQuery(boolQueryBuilder,
    FilterBuilders.termFilter("read", Boolean.FALSE));
```

4.3.2 Ranking Suche

Die Ranking-Suchanfragen werden mit *Boosting* realisiert. Wenn ein Suchbegriff zutrifft, wird die *Query*, die diesen Suchbegriff enthält, mit einem bestimmten Faktor geboosted. Damit ändert sich die Score und auch die Relevanz dieses Dokumentes gegenüber der anderen Dokumenten.

Alle indexierte Benutzerdaten werden geladen und für jede bewertete Qualifikation wird eine eigene boolesche *Query* gebildet. Die *Query* wird mit Hilfe von Weight-Score-Funktion geboosted. Im Vergleich zu dem einfachen *Boosting*-Verfahren(Term-Boosting) wird die *Query* auch dann geboosted, wenn der Suchterm nicht in exakt gleichen Form in dem Dokument vorkommt.

```
FunctionScoreQueryBuilder weightScoreQuery = QueryBuilders
    .functionScoreQuery(matchQueryBuilder)
    .add(ScoreFunctionBuilders.weightFactorFunction(boostValue));
boolQueryBuilder.should(weightScoreQuery);
```

Der Boost-Faktor(boostValue) wird auf zwei verschiedenen Art und Weisen berechnet. Wenn die Skills direkt von Benutzer bewertet wurden, werden ihre Bewertungen mit 10 multipliziert und als Boost-Faktor verwendet. Das wird gemacht um das Multiplizieren durch 1 zu verhindern, weil ein Skill technisch auch mit 1 bewertet werden könnte. Alle übergeordnete Elemente, deren Gewichtung durch die Anzahl von ausgewählten Unterelementen bestimmt wird, werden nicht mit 10 multipliziert. Damit haben die Elemente, die direkt von Benutzer bewertet werden, einen größeren Einfluss auf die Such-Query.

```
float boostValue = esUserSkill.getRating() * 10;
if (esUserSkill.isParent()) {
    // for parent override.
    boostValue = esUserSkill.getRating();
}
```

Für die gewichtete Suche wird auch die *Decay*-Funktion und das *Read*-Filter verwendet. Die Gesamtrelevanz wird durch das Multiplizieren von allen berechneten Score einer *Query* bestimmt. Die vollständige Implementierung liegt im *Anhang 4.4: Boosting-SearchQuery*.

4.3.3 Präfix-Suche

Die Präfix-Suche oder Autovervollständigung wird mit *Completion-Suggest-Query* realisiert. Laut Dokumentation auf der Herstellerseite wird die *Completion-Suggest-Query* genau für diesen Zweck implementiert und bietet im Vergleich zu anderen *Query* eine bessere Performance an. Die *Query* sucht in einem speziell indexierten Feld nur nach den Anfangsbuchstaben und das ist ein wesentlicher Beschleunigungsfaktor.

```
public List<EsAutocompleteLanguage> suggestLanguage(String wordPrefix) {
   CompletionSuggestionFuzzyBuilder completionSuggestionFuzzyBuilder =
        new CompletionSuggestionFuzzyBuilder("suggestLanguage");
        .text(wordPrefix).field("suggestLanguage");
   SuggestResponse suggestResponse = elasticsearchTemplate.suggest(
        completionSuggestionFuzzyBuilder, EsAutocompleteLanguage.class);

CompletionSuggestion completionSuggestion = suggestResponse.getSuggest()
        .getSuggestion("suggestLanguage");
   List<CompletionSuggestion.Entry.Option> options = completionSuggestion
        .getEntries().get(0).getOptions();

return options.stream().map(option -> new EsAutocompleteLanguage(
        option.getPayloadAsMap())).collect(Collectors.toList());
}
```

Wie bereits im Kapitel "Daten Indexierung" erwähnt wurde, liefert die Completion-Suggest-Query nur das vollständige Wort zurück. Deswegen muss noch das mitgespeicherte Payload gelesen werden, um das betroffene Objekt eindeutig identifizieren zu können.

4.4 Front-End

Der Front-End-Teil ist eine eigenständige *AngularJS*-Anwendung. Die in dem Kapitel 3.2 vordefinierten *MockUps* für die Benutzerprofile- und Arbeitsangebotsseite werden eins zu eins umgesetzt. Für die Darstellung von allen unterstützten Qualifikationen und Kenntnissen in einem Baumstruktur wird eine *AngularJS*-Direktive² entwickelt, die als HTML-Element verwendet werden kann. Um die Benutzerkenntnisse im Baum automatisch selektieren zu können, erwartet das Element zwei List-Attribute mit unterstützen und von Benutzer ausgewählten Qualifikationen.

²https://docs.angularjs.org/guide/directive.

Entwicklung und Implementierung

```
<skill-tree ng-model='supportedPersonalStrengths'
selected='userPersonalStrengths' expanded='false'></skill-tree>
```

Die Qualifikationsbewertung wird auch als Direktive implementiert. Allerdings kann diese Direktive nur als HTML-Attribut innerhalb eines anderen HTML-Element benutzt werden.

```
<span class='star-rating' star-rating
  rating-value='personalStrength.rating' data-max='5'
  on-rating-selected='rateFunction(rating)'></span>
```

Laut der neuen Anforderungen darf der Benutzer seine Qualifikation erst dann bewerten, wenn die erweiterte Suche als Suchfilter ausgewählt wird. Deswegen wird auch dieses Dialog erst dann angezeigt, wenn der entsprechende Filter ausgewählt wird.

Zur Darstellung von *Tag Clouds* wird die *JQuery-Bibliothek jQCloud*³ verwendet, die eine Element-Direktive für *AngularJS*-Anwendungen bietet.

```
<jqcloud words="words" height="150" autoResize="true" steps="5"></jqcloud>
```

Der übergebende Parameter *words* ist eine Liste von Objekten, die sowohl ein Text als auch die Gewichtung beinhalten. Das Attribut *steps* repräsentiert die Mapping von Worten abhängig von Ihrer Gewichtung. In der Anwendung ist es der maximale Bewertungswert.

Nachdem der Benutzer sein Profil erfolgreich gespeichert hat, werden einige Benutzerdaten, wie Id, Vorname und Nachname, in Cookies geschrieben. Bei jedem Aufruf der Seite wird es geprüft, ob das Cookie mit Benutzerdaten existiert und erst wenn es nicht der Fall ist, werden die Daten erneut von Server geladen.

³http://mistic100.github.io/jQCloud/index.html.

5. Evaluierung

Während der Masterarbeit wurden mehrere Search-Query implementiert, die aber aufgrund ihren schlechten Effektivität in der Anwendung nicht angewendet werden. Da alle diese Query durch schrittweise Optimierung von Nachteilen zu der Endergebnis geführt haben, werden auch diese Query in diesem Kapitel evaluiert und detailiert beschrieben.

Um einzelne *Query* mit einander effektiv vergleichen zu können, müssen zwei Voraussetzungen erfüllt werden. Die Evaluierung muss genau auf die *Query* beschränkt werden und die Datenmenge muss unverändert bleiben. Der einzige Grund für Datenänderung kann nur durch inkonsistente Datenmenge entstehen, die zu den falschen Evaluierungsergebnissen führt. In der Tabelle unten wird deswegen der Datenausgangszustand kurz zusammengefasst.

Anzahl Dokumenten Ältestes Datum		Neuestes Datum	Analyzer	
3144	14.03.2015	11.10.2015	standard	

Tabelle 5.1: Datenausgangszustand für die Evaluierung

Wie in dem vorherigen Kapitel schon erwähnt wurde, wird die Implementierung von allen SearchQuery in statischen Methoden separat ausgelagert und über eine Utility-Klasse(SearchQueryUtility) zur Verfügung gestellt. Für die Evaluierung werden diese Methoden einzeln ausgeführt und die erstellte SearchQuery wird zusammen mit Pagination-Daten an ElasticSearch-Client übergeben. Um die SearchQuery besonders die Score-Berechnung genau untersuchen zu können, bittet ElasticSearch durch Explain-Mode eine sehr detailierte Ergebnisausgabe. Mit dem SpringData-Framework und ElasticSearch-API kann es wie folgt realisiert werden.

5.1 Volltext-Suchanfragen

Query Nr. 1

```
{
 "bool": {
   "should": [
      "match": {
       "content": {
        "query": "Werkstudent Java",
        "type": "boolean",
         "operator": "AND"
       } }
    },
      "match": {
       "content": {
        "query": "Datenbanken",
        "type": "boolean"
       } } }
   ],
   "minimum should match": "1"
 }
}
```

Beschreibung: Es gibt zwei boolesche Suchanfragen, die zu einer gemeinsamen ebenfalls booleschen Suchanfrage zusammengefasst sind. Die Suchbegriffe sind mit *AND* verknüpft. "minimum_should_match: 1" sorgt dafür, dass entweder die erste oder die zweite Suchanfrage treffen muss, damit das Dokument relevant wird.

#	Score	Arbeitsbezeichnung	Datum				
1	0.13931298	WERKSTUDENT SOFTWAREENTWICK-	21.09.2015 11-24				
		LUNG IM BEREICH BAHNTECHNIK					
2	0.13591066	Werkstudent im Bereich Software Ent-	28.04.2015 02-50				
		wicklung - Smart HomeBosch Software					
		Innovations GmbH					
3	0.13591066	Werkstudent im Bereich Software Ent-	28.04.2015 02-50				
		wicklung - Smart HomeBosch Software					
		Innovations GmbH					

Tabelle 5.2: Query Nr. 1 - Ergebnis-Ausschnitt

Ergebnis: Zur Evaluierung der ersten *Query* werden nur drei erste Ergebnisse angezeigt, die schon deutlich darauf hinweisen, dass die Datenmenge nicht konsis-

tent ist. Es gibt also mehrere gleiche Arbeitsangebote, die auch gleich gewichtet werden.

Query Nr. 1.1

Nachdem die duplizierte Arbeitsangebote gelöscht wurden, sind nur **2292** Arbeitsangebote übrig geblieben.

Ergebnis: Die Tabelle unten zeigt die ersten fünf Arbeitsangebote an.

#	Score	Arbeitsbezeichnung	Datum
1	0.19563562	Werkstudent im Bereich Software Ent-	16.08.2015 02-29
		wicklung - Smart HomeBosch Software	
		Innovations GmbH - Berlin	
2	0.1758025	Werkstudent im Bereich Softwareent-	23.08.2015 02-39
		wicklung (Java)	
3	0.16529423	WERKSTUDENT SOFTWAREENTWICK-	21.09.2015 11-24
		LUNG IM BEREICH BAHNTECHNIK	
4	0.15650849	Werkstudent im Bereich Frontend De-	19.09.2015 03-13
		sign	
5	0.15650849	Werkstudent im Bereich Software Deve-	18.04.2015 02-53
		lopment Toolchain	

Tabelle 5.3: Query Nr. 1.1 - Ergebnis-Ausschnitt

Um jede Änderung von *Query* effektiv nachvollziehen und bewerten zu können, werden immer die gleichen Suchbegriffe, "Softwareentwickler Java, Testautomatisierung", für allen Volltextsuchanfragen verwendet. In der Tabelle (5.4) wird die Relevanz von einzelnen Suchbegriffen zusammengefasst.

Suchbegriff	relevante
	Dokumente
Softwareentwickler	149
Java	305
Softwareentwickler {AND} Java	73
Testautomatisierung	22
Softwareentwickler {AND} Java {AND} Testautomatisierung	6

Tabelle 5.4: Relevanz von Suchbegriffen für die Volltextsuche

Aus der Tabelle(5.4) wird es ersichtlich, dass die exakte Suche nach "Softwareent-wickler Java, Testautomatisierung" insgesamt 89 (73+22-6) relevante Arbeitsangebote liefern soll.

Query Nr. 1.2

```
"bool": {
   "should": [
      "match": {
       "content": {
        "query": "Softwareentwickler Java",
         "type": "boolean",
         "operator": "AND"
       } }
    },
     "match": {
       "content": {
         "query": "Testautomatisierung",
        "type": "boolean"
       }
      } }
   ],
   "minimum should match": "1"
}
```

Ergebnis:

#	Arbeitsbezeichnung	Datum
1	Softwareentwickler RefactoringInterhyp	15.07.2015
2	Softwareentwickler/ -architekt	09.07.2015
3	Senior Java-Entwickler Angebotsimport	01.10.2015
4	Senior Java-Entwickler Full Stack	14.05.2015
5	Senior Software Developer (Java/Backend)	21.09.2015

Tabelle 5.5: Query Nr. 1.2 - Ergebnis- 5 besten Hits

Die Tabelle(5.5) zeigt die ersten fünf Dokumenten der Ergebnisliste. Insgesamt werden genau 89 Arbeitsangebote gefunden. Wenn diese Zahl in die Formel zur Berechnung von *Recall* und *Precision* aus dem Kapitel 2.4.1 eingesetzt wird, kommt als Ergebnis raus:

Ergebnis(D)	Rel. in Ergebnis (a)	Rel. in $Dok(S)$	Recall	Precision
89	89	89	1 = 100%	1 = 100%

Tabelle 5.6: Query Nr. 1.1 - falsch-positive Recall, Precision

Auf den ersten Blick scheint die *Query* echt positiv zu sein. Denn die Relevanz eines Dokumentes bei den booleschen Suchanfragen wird allein durch das Existenz von gesuchten Termen bestimmt. Wenn man aber die Ergebnismenge aus der Tabelle(5.5) unter Berücksichtigung des Datums von zuletzt gespeicherten Arbeitsangebot am 11.10.2015 genau anschaut, fehlt es auf, dass einige Arbeitsangebote sehr veraltet und aus der Benutzersicht nicht mehr relevant sind.

In Wirklichkeit bei der großen Datenmenge und bei der großen Anzahl von relevanten Dokumenten interessiert es den Benutzern nicht, wieviele Dokumente gefunden werden, sondern viel mehr wie relevant die ersten 10 oder 20 Dokumente sind. Für die Evaluierung von sortierter Ergebnisliste werden *Recal* und *Precision* Werte, wie im Kapitel 2.4.1 beschrieben ist, für jedes Dokument einzeln berechnet. Außerdem muss auch die erwartende Ergebnisliste von 10 relevantesten Dokumenten festgelegt und eingestuft werden.

#	Arbeitsbezeichnung	Datum
1	Senior Java-Entwickler Angebotsimport	01.10.2015
2	SOFTWAREENTWICKLER	07.10.2015
3	Senior Software Developer (Java/Ba-	21.09.2015
	ckend)	
4	Senior Software Developer (Java) – Sin-	21.09.2015
	gle Sign-On	
5	IT-Consultant ERP/ Softwareentwickler	07.10.2015
6	Softwareentwickler/in - Berlin	01.10.2015
7	Senior Softwareentwickler/-architekt	01.10.2015
	Java EE	
8	Web-Entwickler	01.10.2015
9	Softwareentwickler Java für Versiche-	30.09.2015
	rungen	
10	Webentwickler Frontend	27.09.2015

Tabelle 5.7: Die erwartende Ergebnismenge für Volltextsuche

Um die Testmenge zu bestimmen, werden 3 booleschen Suchanfragen ausgeführt und nach Datum sortiert ausgegeben. Die Arbeitsangebote "Senior Java-Entwickler Angebotsimport", "Senior Software Developer (Java/Backend)" und "Senior Software Developer (Java) – Single Sign-On" beinhalten sowohl "Softwareentwickler Java" als auch "Testautomatisierung" Terme. Das Arbeitsangebot "Webentwickler Frontend" ist das einzige Dokument, das nur den Term "Testautomatisierung" enthält. Die restliche Arbeitsangebote sind die Ergebnisse der Suchanfrage "Softwareentwickler Java". Bei der Festlegung von Position innerhalb der erwartenden Ergebnisliste wurde auf die Anzahl von gesuchten Termen und das Datum geachtet. Unter Berücksichtigung der neuen Testmenge können Recall und Precision für 10 ersten Hits der ersten Query wie folgt berechnet werden.

#	Arbeitsbezeichnung	Datum	Rel. Dok. bisher	Rec.	Prec.
1	Softwareentwickler RefactoringInterhyp AG	15.07.2015	0	0	0
2	Softwareentwickler/ -architekt	09.07.2015	0	0	0
3	Senior Java-Entwickler Angebot- simport	01.10.2015	1	0.1	0.33
4	Senior Java-Entwickler Full Stack	14.05.2015	1	0.1	0.25
5	Senior Software Developer (Java/- Backend)	21.09.2015	2	0.2	0.4
6	Senior Software Developer (Java) – Single Sign-On	21.09.2015	3	0.3	0.5
7	Spezialist Testautomatisierung	10.07.2015	3	0.3	0.43
8	Softwareentwickler	18.05.2015	3	0.3	0.38
9	Java-Softwareentwickler	08.05.2015	3	0.3	0.33
10	Java Softwareentwickler	21.05.2015	3	0.3	0.3

Tabelle 5.8: Query Nr. 1.2 - 10 besten Hits

Die zwei erste Hits in der Ergebnisliste gehören nicht zu den erwartenden Arbeitsangeboten und ihre *Recall* und *Precision* sind deswegen 0. Das Arbeitsangebot "Senior Java-Entwickler Angebotsimport" wird erwartet und das ist auch das erste gefundene Dokument.

$$\begin{aligned} Recall &= \frac{relevanteDokumenteBisher}{AnzahlErwartendenDokumenten} \Longrightarrow \frac{1}{10} = 0.1 \\ Precision &= \frac{relevanteDokumenteBisher}{AnzahlDokumentenBisher} \Longrightarrow \frac{1}{3} = 0.33 \end{aligned}$$

Das nächste Arbeitsangebot wird wieder nicht erwartet. Deswegen bleibt auch seine Recall unverändert. Der Precision Wert wird aber kleiner 1/4=0.25. Die restliche Recall und Precision Werte werden analog zu dem Beispiel berechnet. Nachdem alle Recall und Precision Werte bekannt wurden, kann auch Interpolated Interpol

Recall	0.1	0.2	0.3
interpolated precision	0.33	0.4	0.5

Tabelle 5.9: Query Nr. 1.2 - Interpolated precision

Query Nr. 2

```
{
 "bool": {
   "should": [
      "match": {
       "content": {
         "query": "Softwareentwickler Java",
         "type": "boolean",
         "operator": "AND"
       } }
    },
      "match": {
       "content": {
         "query": "Testautomatisierung",
         "type": "boolean"
       }
      } }
   ],
  "minimum should match": "1"
 "sort": [ { "receivedDate": { "order": "desc"}}]
```

Beschreibung: Die zweite *Query* sortiert einfach die Ergebnisliste absteigend nach dem Feld *receivedDate*, das als Datum repräsentiert wird.

Ergebnis: Die Tabelle(5.10) zeigt, dass die Ergebnismenge jetzt absteigend nach Datum sortiert ist. Die folge von *Recall* und *Interpolated precision* sind jetzt im Vergleich zu der alten Suchanfrage viel besser geworden.

Interessant ist auch der *Explain*-Plan von dieser *Query*, dessen Ausschnitt im Anhang (siehe Anhang 5.1: Query Nr. 2 - Explain-Plan des ersten Hits) zu finden ist. Die eigentliche *Score*-Berechnung für den ersten Hit ist **0.12759583** wird aber durch **NaN** ersetzt. **NaN** steht in *ElasticSearch* für maximale *Score*. Das heißt, dass die Dokumente, die eigentlich für die Suchanfrage nicht wirklich relevant sein sollten, durch Sortierverfahren und das maximale *Score* jedoch relevant werden. Daraus folgt, dass die *Score* bei der Sortierung nicht mehr berücksichtigt wird.

#	Arbeitsbezeichnung	Datum	Rel. Dok. bisher	Rec.	Prec.
1	SOFTWAREENTWICKLER	07.10.2015	1	0.1	1
2	IT-Consultant ERP/ Softwareent-wickler	07.10.2015	2	0.2	1
3	Softwareentwickler/in - Berlin	01.10.2015	3	0.3	1
4	Senior Softwareentwickler/-architekt Java EE	01.10.2015	4	0.4	1
5	Web-Entwickler	01.10.2015	5	0.5	1
6	Senior Java-Entwickler Angebot- simport	01.10.2015	6	0.6	1
7	Softwareentwickler Java für Versi- cherungen	30.09.2015	7	0.7	1
8	Softwareentwickler (Java) für Ban- ken	30.09.2015	7	0.7	0.88
9	Hochschulabsolvent - Software- entwickler Java	30.09.2015	7	0.7	0.78
10	Softwareentwickler Lotus Notes	29.09.2015	7	0.7	0.7

Tabelle 5.10: Query Nr. 2 - 10 besten Hits

Recall	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7
interpolated precision	1	1	1	1	1	1	1

Tabelle 5.11: Query Nr. 2 - Interpolated precision

Query Nr. 3

Beschreibung: Die dritte *Query* ersetzt die Sortierung durch die *Decay*-Funktion (siehe Kapitel 2.5), um das Datum bei der *Score*-Berechnung zu berücksichtigen. Das Datum-Score wird jetzt *exponential* mit dem festgelegten *Scale*-Wert von 14 Tagen berechnet.

Ergebnis:

#	Arbeitsbezeichnung	Datum	Rel.	Rec.	Prec.
			Dok.		
			bisher		
1	Senior Java-Entwickler Angebot-	01.10.2015	1	0.1	1
	simport				
2	Senior Software Developer (Java/-	21.09.2015	2	0.2	1
	Backend)				
3	Senior Software Developer (Java)	21.09.2015	3	0.3	1
	Single Sign-On				
4	Softwareentwickler/in - Berlin	01.10.2015	4	0.4	1
5	Senior Softwareentwickler/-archi-	01.10.2015	5	0.5	1
	tekt Java EE				
6	Softwareentwickler Java für Versi-	30.09.2015	6	0.6	1
	cherungen				
7	SOFTWAREENTWICKLER	07.10.2015	7	0.7	1
8	Hochschulabsolvent - Software-	30.09.2015	7	0.7	0.88
	entwickler Java				
9	Softwareentwickler (Java) für Ban-	30.09.2015	7	0.7	0.78
	ken				
10	Java Experte/Softwareentwickler	24.09.2015	7	0.7	0.7

Tabelle 5.12: Query Nr. 3 - 10 besten Hits

Der *Explain-*Plan im Anhang(Anhang 5.2: Query Nr. 3 - Explain-Plan des ersten 3 Hits) zeigt schon deutlich, dass das Datum bei der *Score* mitgerechnet wird. Mit der aktuellen Testmenge sind *Recall* und *Interpolated precision* unverändert geblieben. Die Reihenfolge von Dokumenten entspricht jetzt aber mehr den Erwartungen.

Recall	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7
interpolated precision	1	1	1	1	1	1	1

Tabelle 5.13: Query Nr. 3 - Interpolated precision

Query Nr. 4

```
"function_score": {
   "query": {
    "bool": {
      "must": {
       "term": {
         "read": false
      },
      "should": [
       {
         "match": {
          "content": {
            "query": "Softwareentwickler Java",
            "type": "boolean",
            "operator": "AND"
          } }
       },
       {
         "match": {
          "content": {
            "query": "Testautomatisierung",
            "type": "boolean",
            "operator": "AND"
          } } }
      ] }
   },
   "functions": [
    {
      "exp": {
       "receivedDate": {
        "scale": "14d",
         "decay": 0.5
       } } }
   ] }
}
```

Beschreibung: Die *Query* Nr. 4 erweitert die letzte *Query* mit einer neuen booleschen *Term-Query*, die dafür sorgt, dass nur ungelesene Arbeitsangebote durchgesucht werden.

Ergebnis: Interessanteweise hat diese winzige Änderung eine neue Ergebnisliste verursacht, was nicht erwartet und auch nie gewünscht wurde.

#	Arbeitsbezeichnung	Datum	Rel. Dok. bisher	Rec.	Prec.
1	Senior Java-Entwickler Angebot- simport	01.10.2015	1	0.1	1
2	SOFTWAREENTWICKLER	07.10.2015	2	0.2	1
3	Softwareentwickler/in - Berlin	01.10.2015	3	0.3	1
4	Senior Softwareentwickler/-architekt Java EE	01.10.2015	4	0.4	1
5	Senior Software Developer (Java/-Backend)	21.09.2015	5	0.5	1
6	Senior Software Developer (Java) – Single Sign-On	21.09.2015	6	0.6	1
7	Softwareentwickler Java für Versi- cherungen	30.09.2015	7	0.7	1
8	Hochschulabsolvent - Software- entwickler Java	30.09.2015	7	0.7	0.88
9	IT-Consultant ERP/ Softwareent-wickler	07.10.2015	8	8.0	0.89
10	Softwareentwickler (Java) für Ban- ken	30.09.2015	8	8.0	0.8

Tabelle 5.14: Query Nr. 4 - 10 beste Hits

Recall	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8
interpolated precision	1	1	1	1	1	1	1	0.89

Tabelle 5.15: Query Nr. 4 - Interpolated precision

Aus der Tabelle oben folgt, dass die neue Ergebnismenge im Vergleich zu dem alten Ergebnis besser geworden ist. Die Untersuchung von *Explain-Plan*(Anhang 5.3: Query Nr. 4 - Explain-Plan des ersten Hits) hat gezeigt, dass die neue boolesche Term-*Query* bei der *Score-Berechnung* mitgezählt wird. Das darf aber nicht passieren. Das Feld *read* ist ein Flag, der ein Dokument aus dem Suchvorgang komplett ausschliessen soll und keinen Einfluss auf seine Relevanz haben darf.

Query Nr. 5

```
{
 "function_score" : {
   "query" : {
    "filtered" : {
      "query" : {
       "bool" : {
         "should" : [ {
          "match" : {
            "content" : {
              "query" : "Softwareentwickler Java",
              "type" : "boolean",
              "operator" : "AND"
            } }
         }, {
          "match" : {
            "content" : {
              "query" : "Testautomatisierung",
              "type" : "boolean",
              "operator" : "AND"
            } }
         } ]
       }
      },
      "filter" : {
       "term" : {
         "read" : false
       } } }
   },
   "functions" : [ {
    "exp" : {
      "receivedDate" : {
       "scale" : "14d"
      } }
   } ]
 }
}
```

Beschreibung: Die fünfte und auch die letze *Query* im Zusammenhang mit der Volltextsuche verwendet einen Filter statt eine boolesche Term-Anfrage, um das Statusfeld *read* anzufragen. Der Filter kann jetzt die Dokumente nach dem *Read*-Status ohne Einfluss auf ihre Relevanz filtern.

Ergebnis: Die Ergebnismenge wird hier nicht extra aufgelistet, weil sie äquivalent zu dem Ergebnis der dritten *Query* ist. Der *Explain-*Plan des ersten Hits befindet sich im Anhang(Anhang 5.4: Query Nr. 5 - Explain-Plan des ersten Hits).

5.2 Ranking Suchanfragen

Die Ranking-Suchanfrage verwendet als Suchterme die persönliche Fähigkeiten und Qualifikationen, die der Benutzer selbst eingeschätzt hat. Diese Einschätzung muss auf jedem Fall bei der Suche berücksichtigt werden. Damit es sinnvoll getestet werden könnte, muss die Suchanfrage aus mehreren Suchbegriffen mit unterschiedlichen Einschätzung bestehen. Die *Query-*Struktur wird dadurch größer und wird deswegen in den Anhang ausgelagert.

Die Testszenarien beinhaltet vier unterschiedlich geschätzte Qualifikationen.

Qualifikation	Einschätzung
Spring Framework	5
Java	3
PostgreSQL	2
Datenbanken	2

Tabelle 5.16: Einschätzung von Qualifikationen für die Evaluierung

Die Tabelle(5.17) zeigt auch die Anzahl von relevanten Dokumenten für die oben aufgelisteten Suchbegriffe.

Suchbegriff	relevante Dokumente
Spring	151
Framework	136
Spring {AND} Framework	43
Java	305
PostgreSQL	17
Datenbanken	171
Spring {AND} Framework {AND} Java	2
{AND} PostgreSQL {AND} Datenbanken	

Tabelle 5.17: Relevanz von Suchbegriffen für die gewichtete Suche

Die erwartende Ergebnismenge wird in der Tabelle(5.18) zusammengefasst. Bei der Relevanzbestimmung wird auf das Vorkommen von Suchbegriffen in Abhängigkeit von ihrer Schätzung geachtet.

#	Arbeitsbezeichnung	Datum
1	Java Software Developer Connected Mo-	01.10.2015
	bility	
2	Senior Java-Entwickler Angebotsimport	01.10.2015
3	Softwareentwickler (Java) für Banken	30.09.2015
4	Softwareentwickler Java für Versiche-	30.09.2015
	rungen	
5	Java Developer! Inhouse Java Software	28.09.2015
	Entwickler	
6	Software Developer (Java/Backend)	21.09.2015
7	Software Developer DWH	27.09.2015
8	Java Developer JEE / J2EE	03.10.2015
9	Junior Datenbank Analyst-Bereich Reise	02.10.2015
10	Softwareentwickler (Java) für Banken	30.09.2015

Tabelle 5.18: Die erwartende Ergebnismenge für die gewichtete Suche

Query Nr. 6

Beschreibung: Die 6. *Query* (Anhang 5.5: Query Nr. 6) benutzt die *Boost*-Funktion, um der Score-Wert für einen bestimmten Suchterm mit dem *Boost factor* zu multiplizieren. Die *Boost factor* wird nach der Formel Factor = Einschaetzung * 10 berechnet.

Ergebnis: Die *Query* findet nur fünf relevante Dokumente. Da die relevanteste Dokumente jedoch gefunden werden, wird die Gesamtrelevanz der Ergebnismenge trotzdem positiv bewertet. Aus dem *Explain-Plan*(Anhang 5.6: Query Nr. 6 - Explain-Plan des ersten Hits) wird es ersichtlich, dass nur ein exakter Suchtreffer geboosted wird. So werden nur die Begriffe, *Java* und *Datenbank*, aber nicht *Spring Framework* geboosted.

#	Arbeitsbezeichnung	Datum	Rel. Dok. bisher	Rec.	Prec.
1	Senior Java-Entwickler Angebot- simport	01.10.2015	1	0.1	1
2	Softwareentwickler Java für Versi- cherungen	30.09.2015	2	0.2	1
3	Software Developer DWH	27.09.2015	3	0.3	1
4	Java Software Developer Connected Mobility	01.10.2015	4	0.4	1
5	Java Developer! Inhouse Java Software Entwickler	28.09.2015	5	0.5	1
6	Software Developer (PHP / Full Stack)	01.10.2015	5	0.5	0.83
7	Java Backend Entwickler	28.09.2015	5	0.5	0.71
8	Junior Softwareentwickler/in Java	07.09.2015	5	0.5	0.63
9	Senior Software Developer (Java)	21.09.2015	5	0.5	0.56
10	Java Frontend Developer	19.09.2015	5	0.5	0.5

Tabelle 5.19: Query Nr. 6 - 10 besten Hits

Recall	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5
interpolated precision	1	1	1	1	1

Tabelle 5.20: Query Nr. 6 - Interpolated precision

Query Nr. 7

Beschreibung: Die letzte *Query* (Anhang 5.7: Query Nr. 7) verknüpft alle Suchterme mit *OR* und verwendet eine zusätzliche *Weight*-Funktion, um die Score noch einmal zu boosten. Im Zusammenhang mit *OR*-Verknüpfung werden jetzt alle Dokumente mit dem *Spring*- oder *Framework*-Term höher gewichtet.

Ergebnis: Obwohl die Ergebnisliste sich für 10 ersten Hits kaum geändert hat, ist die *Query* insgesamt besser geworden. So wird beispielsweise die Position des Arbeitsangebotes "Softwareentwickler (Java) für Banken" um 10 Stellen(von 19 zu 9) geändert. Die *Query* hat allerdings auch einen Nachteil und zwar die Arbeitsangebote, wo das Wort Framework nicht im Zusammenhang mit Spring sondern mit Play oder AngularJS vorkommt, ebenfalls geboosted werden.

#	Arbeitsbezeichnung	Datum	Rel. Dok. bisher	Rec.	Prec.
1	Senior Java-Entwickler Angebot- simport	01.10.2015	1	0.1	1
2	Softwareentwickler Java für Versi- cherungen	30.09.2015	2	0.2	1
3	Software Developer DWH	27.09.2015	3	0.3	1
4	Java Software Developer Connected Mobility	01.10.2015	4	0.4	1
5	Java Developer! Inhouse Java Software Entwickler	28.09.2015	5	0.5	1
6	Software Developer (PHP / Full Stack)	01.10.2015	5	0.5	0.83
7	Java Backend Entwickler	28.09.2015	5	0.5	0.71
8	Senior Software Developer (Java)	21.09.2015	5	0.5	0.63
9	Softwareentwickler (Java) für Ban- ken	30.09.2015	6	0.6	0.68
10	Junior Softwareentwickler/in Java	07.09.2015	6	0.6	0.6

Tabelle 5.21: Query Nr. 7 - 10 besten Hits mit der Relevanzeinstufung

Recall	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6
interpolated precision	1	1	1	1	1	0.68

Tabelle 5.22: Query Nr. 7 - Interpolated precision

5.3 Vergleich und Fazit

Um Volltextsuche mit der Ranking-Suche sinnvoll vergleichen zu können, werden die *Query* Nr.5 und die *Query* Nr. 7 mit den gleichen Suchtermen(siehe Tabelle 5.16) ausgeführt. Aus der Tabelle(5.23) kann man erschließen, dass die Werte für *Recall* und *interpolated precision* der Volltext-Suchanfrage äquivalent zu den Werten der 6. Query sind. Ein durchschnittlicher *interpolated precision* Wert der Volltext-Suchanfrage beträgt 0.5 = (1+1+1+1+1)/10 und für die Ranking Suchanfrage 0.568 = (1+1+1+1+1+0.68)/10.

Die Untersuchung von Arbeitsangeboten "Senior Software Developer (Java)" und "Softwareentwickler (Java) für Banken" aus der gewichteten Suchanfrage hat ebenfalls bestätigt, dass diese Arbeitsangebote aus der Benutzersicht viel relevanter als die Arbeitsangebote aus der Volltextsuche ("(Senior) PHP-Entwickler", "Software Engineer Backend Zalando") sind. Wenn man die Evaluierung von Recall, Interpolated precision und Benutzerbewertung zusammenfasst, kommt man zu dem Ergebnis, dass die gewichte Suche im Vergleich zur Volltextsuche insgesamt mehr relevanten Dokumenten liefert.

Evaluierung

#	Query	Arbeitsbezeichnung	Datum	Rel. Dok. bisher	Rec.	Prec.
1	5	Senior Java-Entwickler Angebot- simport	01.10.2015	1	0.1	1
1	7	Senior Java-Entwickler Angebot- simport	01.10.2015	1	0.1	1
2	5	Softwareentwickler Java für Versi- cherungen	30.09.2015	2	0.2	1
2	7	Softwareentwickler Java für Versi- cherungen	30.09.2015	2	0.2	1
3	5	Software Developer DWH	27.09.2015	3	0.3	1
3	7	Software Developer DWH	27.09.2015	3	0.3	1
4	5	Java Software Developer Connected Mobility	01.10.2015	4	0.4	1
4	7	Java Software Developer Connected Mobility	01.10.2015	4	0.4	1
5	5	Java Developer! Inhouse Java Software Entwickler	28.09.2015	5	0.5	1
5	7	Java Developer! Inhouse Java Software Entwickler	28.09.2015	5	0.5	1
6	5	Software Developer (PHP / Full Stack)	01.10.2015	5	0.5	0.83
6	7	Software Developer (PHP / Full Stack)	01.10.2015	5	0.5	0.83
7	5	Java Backend Entwickler	28.09.2015	5	0.5	0.71
7	7	Java Backend Entwickler	28.09.2015	5	0.5	0.71
8	5	(Senior) PHP-Entwickler	21.09.2015	5	0.5	0.63
8	7	Senior Software Developer (Java)	21.09.2015	5	0.5	0.63
9	5	Software Engineer Backend Zalando	30.09.2015	5	0.5	0.56
9	7	Softwareentwickler (Java) für Ban- ken	30.09.2015	6	0.6	0.68
10	5	Junior Softwareentwickler/in Java	07.09.2015	5	0.5	0.5
10	7	Junior Softwareentwickler/in Java	07.09.2015	6	0.6	0.6

Tabelle 5.23: Vergleich Query Nr. 5 und Query Nr. 7

6. Probleme und Schwierigkeiten

Die erste Herausforderung bestand darin, in *ElasticSearch* einzuarbeiten und die Suchfunktionalität in eine bestehende Anwendung zu integrieren. Da die Dokumentrelevanz eine zentrale Thema dieser Arbeit ist, war es wichtig zu verstehen, wie diese Relevanz in *ElasticSearch* berechnet wird und welche Formel dafür verwendet werden.

Die weitere Herausforderung lag in der Evaluierungsphase. Das Thema war komplett neu und es wurde viel Zeit in Recherche investiert, um die implementierte *Query* sinnvoll und wissenschaftlich mit einander vergleichen zu können.

Das Problem mit den doppelten Arbeitsangeboten war zum Beginn der Masterarbeit bereits bekannt, aber es wurde nicht erwartet, dass es so eine große Auswirkung auf die Ziele dieser Arbeit verursachen wird. Damit die Evaluierung erfolgreich durchgeführt werden könnte, sollte dieses Problem auf jedem Fall gelöst werden.

Während der Implementierung der Such-Query wurde auch mit der Einstellung für fehlerhaften Benutzereingaben (Fuzziness) experimentiert. Es wurde allerdings festgestellt, dass die Fuzziness-Query im Zusammenhang mit Boosting- Funktionalität viele ungewünschte Dokumente hoch priorisiert. Wenn es beispielsweise nach "Spring" gesucht wird, werden alle Dokumente mit "String" ebenfalls geboosted und hoch priorisiert. Da die Suchdaten in der Anwendung nur einmal eingegeben und gespeichert werden, wird diese Funktionalität in dieser Version nicht unterstützt.

Das weitere Problem besteht in OR-Verknüpfung von mehreren Suchtermen innerhalb einer geboosteten *Query*. Bei der Suche nach "*Programmiersprache Java*" hat das Wort "*Programmiersprache*" die gleiche Gewichtung wie das Wort "*Java*". Das hat zur Folge, dass die Dokumente mit "*Programmiersprache PHP*" auch relevant werden. Um das zu vermeiden, müssen die Daten, die von Benutzer bewertet werden, sinnvoll und möglichst aussagekräftig gruppiert werden. So werden alle Programmiersprachen in der Anwendung einzeln unter dem Begriff "*Programmiersprachen*" zusammengefasst.

7. Zusammenfassung und Ausblick

In dieser Arbeit wurde ein Prototyp entwickelt, der eine Suche nach persönlichen Fähigkeiten und Kenntnissen unterstützt. Außerdem bietet der Prototyp die Möglichkeit seine Kenntnisse zu bewerten. Die Evaluierung von Volltext-Suche und gewichteter Suche hat gezeigt, dass die gewichtete Ergebnismenge nur minimal besser ist. Trotzdem beweist dieses Ergebnis, dass die Suche nach persönlichen Fähigkeiten und Kenntnissen für die Menschen, die eine Arbeit entsprechend ihren Qualifikationen suchen, viel sinnvoller als eine einfache Volltextsuche ist. Außerdem bietet dieser Einsatz viel mehr Entwicklungsmöglichkeiten gegenüber anderen Konkurrenzprodukten. So kann ein Jobportal auch dem Arbeitgeber die Möglichkeit geben, die für die Stelle erwartende Qualifikationen einzeln festzulegen. Dadurch kann eine bessere Verknüpfung zwischen dem Arbeitssuchender und Arbeitgeber erreicht werden.

Der bereitgestellte Prototyp kann und wird natürlich auch weiterentwickelt. Als erstes wird *MongoDB* komplett durch *ElasticSearch* ersetzt. Somit müssen die Daten nicht mehr in beiden Systemen redundant und synchron gehalten werden. Da sowohl *ElasticSearchRepository* als auch *MongoRepository* in der Anwendung aus dem *Spring Data Framework* sind, sollte der Ersatzaufwand nicht besonders groß sein.

Der große Nachteil von "IntelliJob"-Anwendung liegt darin, dass sie sehr stark an die deutsche Sprache gebunden ist. Alle Indexe und unterstützte Qualifikationen werden nur in deutscher Sprache gespeichert und präsentiert. Deswegen wird es demnächst auch untersucht, wie Mehrsprachigkeit im Zusammenhang mit Indexen am besten realisiert werden kann.

Außerdem muss es auch untersucht werden, ob die Arbeitsangebote direkt von Jobportals und nicht aus dem eigenen E-Mailaccount geladen werden könnten. Die beiden Jobportals, *StepStone* und *Monster*, bieten zwar eine API-Schnittstelle aber leider nur für Kooperationspartner.

Literaturverzeichnis

- Dorschel, Joachim (2015). "Praxishandbuch Big Data Wirtschaft Recht Technik". 1. Aufl. Berlin Heidelberg New York: Springer-Verlag (siehe S. 4, 6).
- Vernon, Vaughn (2013). "Implementing Domain-Driven Design -". 1. Aufl. Amsterdam: Addison-Wesley (siehe S. 6).
- Jan, Steemann (2013). Datenmodellierung in nicht relationalen Datenbanken. url: https://entwickler.de/online/datenbanken/datenmodellierung-in-nicht-relationalen-datenbanken-137872.html (siehe S. 6).
- OnPage (2016). *Tag Cloud*. url: https://de.onpage.org/wiki/Tag_Cloud (siehe S. 12).
- Henrich, Andreas (2008). "Information Retrieval Grundlagen, Modelle und Anwendungen". 1. Aufl. Otto-Friedrich-Universität Bamberg (siehe S. 12 f.).
- Manning, Christopher D.; Raghavan, Prabhakar; Schütze, Hinrich (2008). "Introduction to Information Retrieval". Anniversary. Cambridge: Cambridge University Press (siehe S. 14).
- Mandl, Thomas (2001). "Tolerantes Information Retrieval". Hochschulverband für Informatinswissenschaft(HI)e.V (siehe S. 15).
- Salton, G.; Wong, A.; Yang, C. S. (1975). "A Vector Space Model for Automatic
 Indexing". Commun. ACM 18.11, S. 613-620. doi: 10.1145/361219.361220.
 url: http://doi.acm.org/10.1145/361219.361220 (siehe S. 16).
- Morville, Peter; Callender, Jeffery (2010). "Search Patterns Design for Discovery". Sebastopol: Ö'Reilly Media, Inc." (siehe S. 18).
- Rafal Kuc, Marek Rogozinski (2013). "Mastering ElasticSearch". 1. Aufl. Packt Publishing Ltd. (siehe S. 20).
- Terrier, Francois (2013). On ElasticSearch performance. url: https://blog.liip.ch/archive/2013/07/19/on-elasticsearch-performance.html (siehe S. 20).
- Brad, Severtson (2015). Entwicklung und Auswahl von Features in Azure Machine Learning. url: https://azure.microsoft.com/de-de/documentation/

LITERATURVERZEICHNIS

- articles/machine-learning-feature-selection-and-engineering (siehe S. 21).
- Gitlevich, Dan Bergh Johnsson (2006). "Domain-Driven Design Quickly" (siehe S. 27).
- Richardson, Leonard; Ruby, Sam (2008). "RESTful Web Services -". Sebastopol: Ö'Reilly Media, Inc." (siehe S. 30).
- Walls, Craig (2015). "Spring Boot in Action -". Birmingham: Manning Publications Company (siehe S. 34).
- Gormley, Clinton; Tong, Zachary (2015). "Elasticsearch: The Definitive Guide -". 1. Aufl. Sebastopol: O'Reilly (siehe S. 41).

Abbildungsverzeichnis

2.1	Relationale Tabellen <i>skill-categories</i> und <i>skills</i> 4
2.2	Prozessablauf in IntelliJob
2.3	Schichtenarchitektur
2.4	Tag Clouds - www.einfachbewusst.de
2.5	Prozess des Wissenstransfers vom Autor eines Dokumentes bis zum Informations-Nachfragenden
2.6	Die elementaren booleschen Operationen
2.7	Verktorraumpräsentation eines Dokumentraums (Salton u. McGill 1987, 129)
2.8	Visualisierung von <i>exponentialer Decay</i> -Funktion 20
2.9	Beispiel - Ein Cluster mit zwei Knoten, 4 shards und 1 replica shard[Terrier 2013]
3.1	Benutzerprofil - Use Case Diagramm
3.2	Benutzerprofil - Sequence Diagram
3.3	Benutzerprofil - MockUp
3.4	Arbeitsangebote - Sequence Diagram
3.5	Suchmaske-MockUp
3.6	MongoDB-Datenstruktur
3.7	ElasticSearch-Datenstruktur
3.8	Mongo - Datenzugriffsschicht
3.9	ElasticSearch - Datenzugriffsschicht
3.10	Controllschicht

Tabellenverzeichnis

2.1	Begriffsvergleich zwischen relationalen Datenbanken und ElasticSearch	18
5.1	Datenausgangszustand für die Evaluierung	45
5.2	Query Nr. 1 - Ergebnis-Ausschnitt	46
5.3	Query Nr. 1.1 - Ergebnis-Ausschnitt	47
5.4	Relevanz von Suchbegriffen für die Volltextsuche	47
5.5	Query Nr. 1.2 - Ergebnis- 5 besten Hits	48
5.6	Query Nr. 1.1 - falsch-positive Recall, Precision	48
5.7	Die erwartende Ergebnismenge für Volltextsuche	49
5.8	Query Nr. 1.2 - 10 besten Hits	50
5.9	Query Nr. 1.2 - Interpolated precision	50
5.10	Query Nr. 2 - 10 besten Hits	52
5.11	Query Nr. 2 - Interpolated precision	52
5.12	Query Nr. 3 - 10 besten Hits	53
5.13	3 Query Nr. 3 - Interpolated precision	54
5.14	Query Nr. 4 - 10 beste Hits	55
5.15	Query Nr. 4 - Interpolated precision	55
5.16	Einschätzung von Qualifikationen für die Evaluierung	57
5.17	Relevanz von Suchbegriffen für die gewichtete Suche	57
5.18	3 Die erwartende Ergebnismenge für die gewichtete Suche	58
5.19	Query Nr. 6 - 10 besten Hits	59
5.20	Query Nr. 6 - Interpolated precision	59
5.21	Query Nr. 7 - 10 besten Hits mit der Relevanzeinstufung	60
5.22	Query Nr. 7 - Interpolated precision	60
5.23	3 Vergleich Ouerv Nr. 5 und Ouerv Nr. 7	61

Glossar

Chunker - Machine Learning Technologie - Analyse und Zerlegung von Sätzen in Blöcke wie Nomen, Gruppen etc...

Coreference Resolution - Machine Learning Technologie - Bezugnahme auf dieselbe Entität.

DAO - Data Access Object - Adapter zur Abstrahierung und Entkopplung von Datenzugriffe.

Invertierter Index - wird in Suchserver eingesetzt und bezieht sich auf die Tatsache, dass nicht die Dokumente auf Worte zeigen, sondern eine Liste von Worten auf Dokumente zeigt.

IR - Information Retrieval - ist ein englischer Informatikbegriff für die Informationsbeschaffung

JSON - JavaScript Object Notation - dient zur Übertragung und zum Speichern von strukturierten Daten als Key-Value-Paar.

Named Entity Recognition - Machine Learning Technologie - erkennt und klassifiziert Bestandteile im Text.

NoSQL - not only SQL - bezeichnet Datenbanken, die einen nicht-relationalen Ansatz verfolgen.

Part-Of-Speech tagging - Machine Learning Technologie - Das Zuweisen von Markierungen zu einzelnen Einheiten (Wortart-Annotierung).

SentenceDetector - Machine Learning Technologie - teilt Text in einzelne Sätze

Tokenizer - Machine Learning Technologie - teilt Sätze in einzelne Worte

Skills - englischer Begriff für technischen Kenntnissen und Qualifikationen.

Anhang

Anhang 4.1: ElasticsearchConfiguration.class

```
/**
* ElasticSearch Configuration class.
@Configuration
@EnableElasticsearchRepositories(basePackages =
   "com.intellijob.elasticsearch.repository")
public class ElasticsearchConfiguration {
  private static final Logger LOG =
      Logger.getLogger(ElasticsearchConfiguration.class);
  @Value("${elasticsearch.host}")
  private String host;
  @Value("${elasticsearch.clusterName}")
  private String clusterName;
  @Value("${elasticsearch.http.enabled}")
  private boolean httpEnabled;
  @Value("${elasticsearch.http.cors.enabled}")
  private boolean httpCorsEnabled;
  @Value("${elasticsearch.path.data}")
  private String pathData;
  private Node node;
  /**
   * Init elasticsearch client and open connection to cluster.
   * @return default ElasticsearchTemplate connected to cluster.
   */
  public ElasticsearchTemplate elasticsearchTemplate() {
     LOG.info("Start elasticsearch server");
     NodeBuilder nodeBuilder = new NodeBuilder();
```

```
nodeBuilder.clusterName(clusterName).local(false);
     if (StringUtils.hasLength(pathData)) {
         nodeBuilder.settings().put("path.data", pathData);
     nodeBuilder.settings().put("http.enabled", httpEnabled);
     nodeBuilder.settings().put("http.cors.enabled", httpCorsEnabled);
     nodeBuilder.settings().put("network.host", host);
     node = nodeBuilder.node();
     return new ElasticsearchTemplate(node.client());
  }
  /**
   * Close connection to cluster!
   */
  @PreDestroy
  void destroy() {
     if (node != null) {
        LOG.info("Destroy elasticsearch server.");
        try {
           node.close();
        } catch (Exception e) {
           LOG.error("Elasticsearch server can not be destroyed!", e);
        }
     }
  }
  public Node getNode() {
     return node;
  }
}
```

Anhang 4.2: Rest-Service: Suche nach Arbeitsangeboten

```
* GET-Request: find job details by specified search filter.
* @return data transfer object <code>ResponseJobDetailTableData</code>
*/
@RequestMapping(value = "/api/jobdetails/{offset}/{limit}",
               method = RequestMethod.GET)
public @ResponseBody ResponseJobDetailTableData getJobDetails(
@PathVariable int offset, @PathVariable int limit,
@RequestParam(value = "searchFilter", required = false) String searchFilter,
@RequestParam(value = "searchData", required = false) String searchData)
        throws UserNotFoundException
  User user = userController.getUniqueUser();
  SearchModelBuilder searchModelBuilder = new SearchModelBuilder(user)
     .setOffset(offset).setLimit(limit);
  if (searchFilter != null) {
     searchModelBuilder.setSearchEngine(searchFilter);
  if (searchData != null) {
    searchModelBuilder.setSearchData(searchData);
  SearchModel searchModel = searchModelBuilder.build();
  Page<EsJobDetail> jobDetailsPage =
      jobDetailController.findAndSort(searchModel);
  return new ResponseJobDetailTableData(jobDetailsPage, Boolean.FALSE);
```

Anhang 4.3: Volltext-SearchQuery

```
* Build simple SearchQuery for full text searching.
* 
* The searchOriginData will be split by comma and link with OR.
* The search data separated with whitespace will be linked with AND.
* This query use
* <code>ScoreFunctionBuilders.exponentialDecayFunction</code> to calculate
* receivedDate of last 14 days.
* @param searchData search data.
* @param pageRequest paging data (offset,limit)
* @return build search query
public static SearchQuery buildFullTextQuery(String searchData,
  PageRequest pageRequest)
  String[] searchDataArray = searchData.split(",");
  BoolQueryBuilder boolQueryBuilder = QueryBuilders.boolQuery();
  if (searchDataArray.length == 1) {
      boolQueryBuilder.should(QueryBuilders.matchQuery("content",
         searchData.trim()).operator(MatchQueryBuilder.Operator.AND));
  } else {
      for (String searchTerm : searchDataArray) {
         QueryBuilder matchQuery = QueryBuilders.matchQuery("content",
            searchTerm.trim()).operator(MatchQueryBuilder.Operator.AND);
            boolQueryBuilder.should(matchQuery);
  }
  QueryBuilder builder = QueryBuilders.filteredQuery(boolQueryBuilder,
            FilterBuilders.termFilter("read", Boolean.FALSE));
  FunctionScoreQueryBuilder functionBuilder =
      QueryBuilders.functionScoreQuery(builder);
   functionBuilder.add(ScoreFunctionBuilders
            .exponentialDecayFunction("receivedDate", "14d"));
  return new NativeSearchQueryBuilder().withQuery(functionBuilder)
      .withPageable(pageRequest).build();
```

Anhang 4.4: Boosting -SearchQuery.

```
* Build a rating search query.
* @param skills list of user skills with rating.
* @param offset list offset.
* @param limit list limit.
* @return searchQuery
public static SearchQuery buildRatingQuery(Collection<EsUserSkills> skills,
   int offset, int limit) {
  BoolQueryBuilder boolQueryBuilder = QueryBuilders.boolQuery();
  for (EsUserSkills esUserSkill : skills) {
     float boostValue = esUserSkill.getRating() * 10;
     if (esUserSkill.isParent()) {
         // for parent override.
        boostValue = esUserSkill.getRating();
      QueryBuilder matchQueryBuilder = QueryBuilders.matchQuery("content",
         esUserSkill.getName()).operator(MatchQueryBuilder.Operator.OR).boost(boostValue);
      FunctionScoreQueryBuilder weightScoreQuery = QueryBuilders
         .functionScoreQuery(matchQueryBuilder)
         .add(ScoreFunctionBuilders.weightFactorFunction(boostValue));
     boolQueryBuilder.should(weightScoreQuery);
  }
  FilteredQueryBuilder filteredQuery = QueryBuilders
      .filteredQuery(boolQueryBuilder, FilterBuilders
         .termFilter("read", Boolean.FALSE));
  FunctionScoreQueryBuilder functionBuilder =
      QueryBuilders.functionScoreQuery(filteredQuery);
  functionBuilder.add(ScoreFunctionBuilders
            .exponentialDecayFunction("receivedDate", "14d"));
  return buildNativeQuery(functionBuilder, offset, limit);
}
```

Anhang 5.1: Query Nr. 2 - Explain-Plan des ersten Hits

```
1 Hit: score(NaN) | receivedDate(07.10.2015 11-24) |
   name(SOFTWAREENTWICKLER (M/W)) | id(5672646344aeeb036a01be0a)
1 Explain(: 0.12759583 = (MATCH) product of:
 0.25519165 = (MATCH) sum of:
   0.25519165 = (MATCH) sum of:
    0.19744588 = (MATCH) weight(content:softwareentwickl in 364)
        [PerFieldSimilarity], result of:
      0.19744588 = score(doc=364,freq=5.0), product of:
       0.50549334 = queryWeight, product of:
        3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
         0.13564666 = queryNorm
       0.39060035 = fieldWeight in 364, product of:
         2.236068 = tf(freq=5.0), with freq of:
          5.0 = termFreq=5.0
         3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
         0.046875 = fieldNorm(doc=364)
    0.057745762 = (MATCH) weight(content:java in 364)
        [PerFieldSimilarity], result of:
      0.057745762 = score(doc=364, freq=1.0), product of:
       0.40878406 = queryWeight, product of:
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.13564666 = queryNorm
       0.14126226 = fieldWeight in 364, product of:
        1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
          1.0 = termFreq=1.0
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.046875 = fieldNorm(doc=364)
 0.5 = \operatorname{coord}(1/2)
)
```

Anhang 5.2: Query Nr. 3 - Explain-Plan des ersten 3 Hits

```
1 Hit: score(4.9161434E-4) | receivedDate(01.10.2015 02-55) | name(Senior
   Java-Entwickler Angebotsimport (m/w) Idealo Internet GmbH - Berlin) |
   id(567264c744aeeb036a01be31)
1 Explain(: 4.916144E-4 = (MATCH) function score, product of:
 0.431067 = (MATCH) sum of:
  0.19829285 = (MATCH) sum of:
    0.103017226 = (MATCH) weight (content:softwareentwickl in 403)
        [PerFieldSimilarity], result of:
      0.103017226 = score(doc=403, freq=1.0), product of:
       0.50549334 = queryWeight, product of:
         3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
         0.13564666 = queryNorm
       0.20379542 = fieldWeight in 403, product of:
        1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
          1.0 = termFreq=1.0
         3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
         0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
    0.09527563 = (MATCH) weight (content: java in 403) [PerFieldSimilarity],
        result of:
      0.09527563 = score(doc=403,freq=2.0), product of:
       0.40878406 = queryWeight, product of:
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.13564666 = queryNorm
       0.23307082 = fieldWeight in 403, product of:
         1.4142135 = tf(freq=2.0), with freq of:
          2.0 = termFreq=2.0
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
  0.23277412 = (MATCH) weight(content:testautomatisierung in 403)
      [PerFieldSimilarity], result of:
    0.23277412 = score(doc=403,freq=1.0), product of:
     0.75984997 = queryWeight, product of:
       5.601686 = idf(docFreq=22, maxDocs=2292)
       0.13564666 = queryNorm
      0.3063422 = fieldWeight in 403, product of:
       1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
        1.0 = termFreq=1.0
       5.601686 = idf(docFreq=22, maxDocs=2292)
       0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
 0.0011404593 = (MATCH) Math.min of
  0.0011404593 = (MATCH) Function for field receivedDate:
    0.0011404593 = exp(- MIN[Math.max(Math.abs(1.443660906E12(=doc value)
        - 1.455486160446E12(=origin))) - 0.0(=offset), 0)] \star
        5.73038343716886E-10)
  3.4028235E38 = maxBoost
 1.0 = queryBoost
```

```
______
2 Hit: score(2.8052164E-4) | receivedDate(21.09.2015 03-23) | name(Senior
       Software Developer (Java / Backend) - User Management (m/w) Idealo
       Internet GmbH - Berlin) | id(56726eb344aeeb036a01c165)
2 Explain(: 2.8052164E-4 = (MATCH) function score, product of:
  0.4031614 = (MATCH) sum of:
     0.17038727 = (MATCH) sum of:
         0.103017226 = (MATCH) weight(content:softwareentwickl in 1222)
                 [PerFieldSimilarity], result of:
           0.103017226 = score(doc=1222,freq=1.0), product of:
              0.50549334 = queryWeight, product of:
                  3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
                  0.13564666 = queryNorm
              0.20379542 = fieldWeight in 1222, product of:
                 1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
                    1.0 = termFreq=1.0
                  3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
                  0.0546875 = fieldNorm(doc=1222)
         0.06737005 = (MATCH) weight(content: java in 1222)
                [PerFieldSimilarity], result of:
            0.06737005 = score(doc=1222, freq=1.0), product of:
              0.40878406 = queryWeight, product of:
                  3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
                  0.13564666 = queryNorm
              0.16480596 = fieldWeight in 1222, product of:
                 1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
                    1.0 = termFreq=1.0
                  3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
                  0.0546875 = fieldNorm(doc=1222)
     0.23277412 = (MATCH) weight(content:testautomatisierung in 1222)
             [PerFieldSimilarity], result of:
         0.23277412 = score(doc=1222, freq=1.0), product of:
            0.75984997 = queryWeight, product of:
              5.601686 = idf(docFreq=22, maxDocs=2292)
              0.13564666 = queryNorm
            0.3063422 = fieldWeight in 1222, product of:
              1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
                  1.0 = termFreq=1.0
              5.601686 = idf(docFreq=22, maxDocs=2292)
              0.0546875 = fieldNorm(doc=1222)
   6.958048E-4 = (MATCH) Math.min of
     6.958048E-4 = (MATCH) Function for field receivedDate:
         6.958048E-4 = \exp(-MIN[Math.max(Math.abs(1.44279863E12(=doc value) - MIN[Math.max(Math.abs(1.44279863E12(=doc value) - MIN[Math.abs(1.44279863E12(=doc value) - MIN[Math.abs(1.442798(=doc value) - MIN
                1.455486160446E12(=origin))) - 0.0(=offset), 0)] *
                5.73038343716886E-10)
     3.4028235E38 = maxBoost
  1.0 = queryBoost
```

```
3 Hit: score(2.8052164E-4) | receivedDate(21.09.2015 03-23) | name(Senior
   Software Developer (Java) Single Sign-On) | id(567276e244aeeb036a01c3d0)
3 Explain(: 2.8052164E-4 = (MATCH) function score, product of:
 0.4031614 = (MATCH) sum of:
  0.17038727 = (MATCH) sum of:
    0.103017226 = (MATCH) weight(content:softwareentwickl in 1840)
        [PerFieldSimilarity], result of:
     0.103017226 = score(doc=1840,freq=1.0), product of:
       0.50549334 = queryWeight, product of:
        3.7265449 = idf(docFreg=149, maxDocs=2292)
         0.13564666 = queryNorm
       0.20379542 = fieldWeight in 1840, product of:
         1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
          1.0 = termFreq=1.0
         3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
         0.0546875 = fieldNorm(doc=1840)
    0.06737005 = (MATCH) weight(content:java in 1840)
        [PerFieldSimilarity], result of:
     0.06737005 = score(doc=1840, freq=1.0), product of:
       0.40878406 = queryWeight, product of:
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.13564666 = queryNorm
       0.16480596 = fieldWeight in 1840, product of:
        1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
          1.0 = termFreq=1.0
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.0546875 = fieldNorm(doc=1840)
  0.23277412 = (MATCH) weight(content:testautomatisierung in 1840)
      [PerFieldSimilarity], result of:
    0.23277412 = score(doc=1840,freq=1.0), product of:
      0.75984997 = queryWeight, product of:
       5.601686 = idf(docFreq=22, maxDocs=2292)
       0.13564666 = queryNorm
      0.3063422 = fieldWeight in 1840, product of:
       1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
         1.0 = termFreq=1.0
       5.601686 = idf(docFreq=22, maxDocs=2292)
       0.0546875 = fieldNorm(doc=1840)
 6.958048E-4 = (MATCH) Math.min of
  6.958048E-4 = (MATCH) Function for field receivedDate:
    6.958048E-4 = \exp(-MIN[Math.max(Math.abs(1.44279863E12(=doc value) -
        1.455486160446E12(=origin))) - 0.0(=offset), 0)] *
        5.73038343716886E-10)
  3.4028235E38 = maxBoost
 1.0 = queryBoost
```

Anhang 5.3: Query Nr. 4 - Explain-Plan des ersten Hits

```
1 Hit: score(6.45385E-4) | receivedDate(01.10.2015 02-55) | name(Senior
   Java-Entwickler Angebotsimport (m/w) Idealo Internet GmbH - Berlin) |
   id(567264c744aeeb036a01be31)
1 Explain(: 6.45385E-4 = (MATCH) function score, product of:
 0.56651473 = (MATCH) sum of:
  0.13950714 = (MATCH) weight(read:F in 403) [PerFieldSimilarity], result
    0.13950714 = score(doc=403, freq=1.0), product of:
      0.1369141 = queryWeight, product of:
       1.0189391 = idf(docFreq=2248, maxDocs=2292)
       0.13436927 = queryNorm
     1.0189391 = fieldWeight in 403, product of:
       1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
        1.0 = termFreq=1.0
       1.0189391 = idf(docFreq=2248, maxDocs=2292)
       1.0 = fieldNorm(doc=403)
  0.19642553 = (MATCH) sum of:
    0.102047116 = (MATCH) weight (content:softwareentwickl in 403)
        [PerFieldSimilarity], result of:
      0.102047116 = score(doc=403, freq=1.0), product of:
       0.50073314 = queryWeight, product of:
         3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
         0.13436927 = queryNorm
       0.20379542 = fieldWeight in 403, product of:
         1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
          1.0 = termFreq=1.0
         3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
         0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
    0.09437842 = (MATCH) weight (content: java in 403) [PerFieldSimilarity],
        result of:
     0.09437842 = score(doc=403,freq=2.0), product of:
       0.40493453 = queryWeight, product of:
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.13436927 = queryNorm
       0.23307082 = fieldWeight in 403, product of:
         1.4142135 = tf(freq=2.0), with freq of:
          2.0 = termFreq=2.0
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
  0.23058207 = (MATCH) weight(content:testautomatisierung in 403)
      [PerFieldSimilarity], result of:
    0.23058207 = score(doc=403, freq=1.0), product of:
      0.7526944 = queryWeight, product of:
       5.601686 = idf(docFreq=22, maxDocs=2292)
       0.13436927 = queryNorm
      0.3063422 = fieldWeight in 403, product of:
       1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
```

```
1.0 = termFreq=1.0
5.601686 = idf(docFreq=22, maxDocs=2292)
0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
0.0011392202 = (MATCH) Math.min of
0.0011392202 = (MATCH) Function for field receivedDate:
0.0011392202 = exp(- MIN[Math.max(Math.abs(1.443660906E12(=doc value) - 1.455488057445E12(=origin))) - 0.0(=offset), 0)] *
5.73038343716886E-10)
3.4028235E38 = maxBoost
1.0 = queryBoost
)
```

Anhang 5.4: Query Nr. 5 - Explain-Plan des ersten Hits

```
1 Hit: score(4.9056945E-4) | receivedDate(01.10.2015 02-55) | name(Senior
   Java-Entwickler Angebotsimport (m/w) Idealo Internet GmbH - Berlin) |
   id(567264c744aeeb036a01be31)
1 Explain(: 4.9056945E-4 = (MATCH) function score, product of:
 0.431067 = (MATCH) sum of:
  0.19829285 = (MATCH) sum of:
    0.103017226 = (MATCH) weight (content:softwareentwickl in 403)
        [PerFieldSimilarity], result of:
      0.103017226 = score(doc=403, freq=1.0), product of:
       0.50549334 = queryWeight, product of:
         3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
         0.13564666 = queryNorm
       0.20379542 = fieldWeight in 403, product of:
        1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
          1.0 = termFreq=1.0
         3.7265449 = idf(docFreq=149, maxDocs=2292)
         0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
    0.09527563 = (MATCH) weight (content: java in 403) [PerFieldSimilarity],
        result of:
      0.09527563 = score(doc=403,freq=2.0), product of:
       0.40878406 = queryWeight, product of:
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.13564666 = queryNorm
       0.23307082 = fieldWeight in 403, product of:
         1.4142135 = tf(freq=2.0), with freq of:
          2.0 = termFreq=2.0
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
  0.23277412 = (MATCH) weight(content:testautomatisierung in 403)
      [PerFieldSimilarity], result of:
    0.23277412 = score(doc=403,freq=1.0), product of:
     0.75984997 = queryWeight, product of:
       5.601686 = idf(docFreq=22, maxDocs=2292)
       0.13564666 = queryNorm
      0.3063422 = fieldWeight in 403, product of:
       1.0 = tf(freq=1.0), with freq of:
        1.0 = termFreq=1.0
       5.601686 = idf(docFreq=22, maxDocs=2292)
       0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
 0.0011380353 = (MATCH) Math.min of
  0.0011380353 = (MATCH) Function for field receivedDate:
    0.0011380353 = exp(- MIN[Math.max(Math.abs(1.443660906E12(=doc value)
        -1.455489873391E12(=origin))) - 0.0(=offset), 0)] *
        5.73038343716886E-10)
  3.4028235E38 = maxBoost
 1.0 = queryBoost
)
```

Anhang 5.5: Query Nr. 6

```
"function_score": {
 "query": {
  "filtered": {
    "query": {
     "bool": {
       "should": [
        {
          "match": {
           "content": {
             "query": "Spring Framework",
             "type": "boolean",
             "operator": "AND",
             "boost": 50.0
            } }
         },
          "match": {
           "content": {
             "query": "Java",
             "type": "boolean",
             "operator": "AND",
             "boost": 30.0
            } }
         },
          "match": {
           "content": {
             "query": "PostgreSQL",
             "type": "boolean",
             "operator": "AND",
             "boost": 20.0
            } }
         },
          "match": {
            "content": {
             "query": "Datenbanken",
             "type": "boolean",
             "operator": "AND",
             "boost": 20.0
            } } }
       ] }
    },
    "filter": {
     "term": {
       "read": false
```

Anhang 5.6: Query Nr. 6 - Explain-Plan des ersten Hits

```
1 Hit: score(5.763883E-4) | receivedDate(01.10.2015 02-55) | name(Senior
   Java-Entwickler Angebotsimport (m/w) Idealo Internet GmbH - Berlin) |
   id(567264c744aeeb036a01be31)
1 Explain(: 5.763883E-4 = (MATCH) function score, product of:
 0.39150882 = (MATCH) product of:
  0.52201176 = (MATCH) sum of:
    0.39096564 = (MATCH) sum of:
      0.17041172 = (MATCH) weight(content:spring in 403)
          [PerFieldSimilarity], result of:
       0.17041172 = score(doc=403, freq=2.0), product of:
         0.5933848 = queryWeight, product of:
          3.7132995 = idf(docFreq=151, maxDocs=2292)
          0.15979987 = queryNorm
         0.28718585 = fieldWeight in 403, product of:
          1.4142135 = tf(freq=2.0), with freq of:
            2.0 = termFreq=2.0
          3.7132995 = idf(docFreq=151, maxDocs=2292)
          0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
      0.22055392 = (MATCH) weight(content:framework in 403)
         [PerFieldSimilarity], result of:
       0.22055392 = score(doc=403, freq=3.0), product of:
         0.609988 = queryWeight, product of:
          3.8171992 = idf(docFreq=136, maxDocs=2292)
          0.15979987 = queryNorm
         0.36157092 = fieldWeight in 403, product of:
          1.7320508 = tf(freq=3.0), with freq of:
           3.0 = termFreq=3.0
          3.8171992 = idf(docFreq=136, maxDocs=2292)
          0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
    0.06734424 = (MATCH) weight(content:java^30.0 in 403)
        [PerFieldSimilarity], result of:
      0.06734424 = score(doc=403,freq=2.0), product of:
       0.28894326 = queryWeight, product of:
         30.0 = boost
         3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.0031959976 = queryNorm
```

```
0.23307082 = fieldWeight in 403, product of:
       1.4142135 = tf(freq=2.0), with freq of:
        2.0 = termFreq=2.0
       3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
       0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
   0.06370189 = (MATCH) weight(content:datenbank^20.0 in 403)
       [PerFieldSimilarity], result of:
    0.06370189 = score(doc=403,freq=2.0), product of:
      0.22945254 = queryWeight, product of:
       20.0 = boost
       3.5896857 = idf(docFreq=171, maxDocs=2292)
       0.0031959976 = queryNorm
      0.27762556 = fieldWeight in 403, product of:
       1.4142135 = tf(freq=2.0), with freq of:
         2.0 = termFreq=2.0
       3.5896857 = idf(docFreq=171, maxDocs=2292)
       0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
 0.75 = coord(3/4)
0.0014722231 = (MATCH) Math.min of
 0.0014722231 = (MATCH) Function for field receivedDate:
   0.0014722231 = exp(- MIN[Math.max(Math.abs(1.443660906E12(=doc value)
      -1.455040566297E12(=origin))) - 0.0(=offset), 0)] *
      5.73038343716886E-10)
 3.4028235E38 = maxBoost
1.0 = queryBoost
```

Anhang 5.7: Query Nr. 7

```
"function_score": {
 "query": {
  "filtered": {
    "query": {
     "bool": {
       "should": [
        {
          "function_score": {
            "query": {
             "match": {
               "content": {
                "query": "Spring Framework",
                 "type": "boolean",
                "operator": "OR",
                "boost": 50.0
               } }
            },
            "functions": [
               "weight": 50.0
             }
            ] }
         },
         {
          "function score": {
            "query": {
             "match": {
               "content": {
                "query": "Java",
                "type": "boolean",
                "operator": "OR",
                "boost": 30.0
               } }
            },
            "functions": [
               "weight": 30.0
             }
            ] }
         },
          "function_score": {
            "query": {
             "match": {
               "content": {
                "query": "PostgreSQL",
```

```
"type": "boolean",
               "operator": "OR",
               "boost": 20.0
             } }
          },
          "functions": [
           {
             "weight": 20.0
           }
          ] }
       },
         "function_score": {
          "query": {
           "match": {
             "content": {
              "query": "Datenbanken",
              "type": "boolean",
              "operator": "OR",
               "boost": 20.0
             }
            }
          },
          "functions": [
           {
            "weight": 20.0
           }
          ] } }
     ] }
   },
   "filter": {
    "term": {
     "read": false
    } } }
},
"functions": [
 {
  "exp": {
   "receivedDate": {
    "scale": "14d"
   } } }
] }
```

Anhang 5.8: Query Nr. 7 - Explain-Plan des ersten Hits

```
1 Hit: score(0.024797508) | receivedDate(01.10.2015 02-55) | name(Senior
   Java-Entwickler Angebotsimport (m/w) Idealo Internet GmbH - Berlin) |
   id(567264c744aeeb036a01be31)
1 Explain(: 0.024797508 = (MATCH) function score, product of:
 17.131985 = (MATCH) product of:
  22.842648 = (MATCH) sum of:
    19.548283 = (MATCH) function score, product of:
      0.39096564 = (MATCH) sum of:
       0.17041172 = (MATCH) weight(content:spring in 403)
           [PerFieldSimilarity], result of:
         0.17041172 = score(doc=403,freq=2.0), product of:
          0.5933848 = queryWeight, product of:
            3.7132995 = idf(docFreq=151, maxDocs=2292)
            0.15979987 = queryNorm
          0.28718585 = fieldWeight in 403, product of:
            1.4142135 = tf(freq=2.0), with freq of:
             2.0 = termFreq=2.0
            3.7132995 = idf(docFreq=151, maxDocs=2292)
            0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
       0.22055392 = (MATCH) weight(content:framework in 403)
           [PerFieldSimilarity], result of:
         0.22055392 = score(doc=403, freq=3.0), product of:
          0.609988 = queryWeight, product of:
            3.8171992 = idf(docFreq=136, maxDocs=2292)
            0.15979987 = queryNorm
          0.36157092 = fieldWeight in 403, product of:
            1.7320508 = tf(freq=3.0), with freq of:
             3.0 = termFreq=3.0
            3.8171992 = idf(docFreq=136, maxDocs=2292)
            0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
      50.0 = (MATCH) Math.min of
       50.0 = (MATCH) product of:
         1.0 = constant score 1.0 - no function provided
         50.0 = weight
       3.4028235E38 = maxBoost
      1.0 = queryBoost
    2.0203273 = (MATCH) function score, product of:
      0.06734424 = (MATCH) weight(content:java^30.0 in 403)
          [PerFieldSimilarity], result of:
       0.06734424 = score(doc=403,freq=2.0), product of:
         0.28894326 = queryWeight, product of:
          30.0 = boost
          3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
          0.0031959976 = queryNorm
         0.23307082 = fieldWeight in 403, product of:
          1.4142135 = tf(freq=2.0), with freq of:
            2.0 = termFreq=2.0
```

```
3.0135949 = idf(docFreq=305, maxDocs=2292)
         0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
    30.0 = (MATCH) Math.min of
      30.0 = (MATCH) product of:
       1.0 = constant score 1.0 - no function provided
       30.0 = weight
      3.4028235E38 = maxBoost
    1.0 = queryBoost
   1.2740378 = (MATCH) function score, product of:
    0.06370189 = (MATCH) weight(content:datenbank^20.0 in 403)
        [PerFieldSimilarity], result of:
      0.06370189 = score(doc=403,freq=2.0), product of:
       0.22945254 = queryWeight, product of:
         20.0 = boost
         3.5896857 = idf(docFreq=171, maxDocs=2292)
         0.0031959976 = queryNorm
       0.27762556 = fieldWeight in 403, product of:
         1.4142135 = tf(freq=2.0), with freq of:
          2.0 = termFreq=2.0
         3.5896857 = idf(docFreq=171, maxDocs=2292)
         0.0546875 = fieldNorm(doc=403)
    20.0 = (MATCH) Math.min of
      20.0 = (MATCH) product of:
       1.0 = constant score 1.0 - no function provided
       20.0 = weight
      3.4028235E38 = maxBoost
    1.0 = queryBoost
 0.75 = coord(3/4)
0.0014474393 = (MATCH) Math.min of
 0.0014474393 = (MATCH) Function for field receivedDate:
   0.0014474393 = exp(- MIN[Math.max(Math.abs(1.443660906E12(=doc value)
      - 1.455070193609E12(=origin))) - 0.0(=offset), 0)] \star
      5.73038343716886E-10)
 3.4028235E38 = maxBoost
1.0 = queryBoost
```

Inhalt der CD

- schriftliche Arbeit als PDF
- schriftliche Arbeit als LaTeX
- Programmcode der Anwendung IntelliJob als Maven-Projekt
- Anwendung IntelliJob als JAR-Datei
- Programmcode der Anwendung Civis-Tools als Maven-Projekt
- Konfiguration- und Installationsbeschreibung

Eigenständigkeitserklärung

Hiermit versichere ich, dass ich die vorliegende Masterarbeit selbstständig und nur unter Verwendung der angegebenen Quellen und Hilfsmittel verfasst habe. Die Arbeit wurde bisher in gleicher oder ähnlicher Form keiner anderen Prüfungsbehörde vorgelegt.

Datum: 11. März 2016, Berlin **Unterschrift:**